

(12) 按照专利合作条约所公布的国际申请

(19) 世界知识产权组织
国际局

(43) 国际公布日
2018 年 11 月 29 日 (29.11.2018)



(10) 国际公布号
WO 2018/214935 A1

(51) 国际专利分类号:
G06Q 30/02 (2012.01) **G06Q 40/06** (2012.01)

(21) 国际申请号: PCT/CN2018/088194

(22) 国际申请日: 2018 年 5 月 24 日 (24.05.2018)

(25) 申请语言: 中文

(26) 公布语言: 中文

(30) 优先权:
201710385292.9 2017 年 5 月 26 日 (26.05.2017) CN

(71) 申请人: 阿里巴巴集团控股有限公司 (ALIBABA GROUP HOLDING LIMITED) [—/CN]; 开曼群岛大开曼资本大厦一座四层 847 号邮箱, Grand Cayman (KY)。

(72) 发明人: 及

(71) 申请人 (仅对 US): 杨帆 (YANG, Fan) [CN/CN]; 中国浙江省杭州市余杭区文一西路 969 号 3 号楼 5 楼 阿里巴巴集团法务部, Zhejiang 311121 (CN)。 付歆 (FU, Xin) [CN/CN]; 中国浙江省杭

州市余杭区文一西路 969 号 3 号楼 5 楼 阿里巴巴集团法务部, Zhejiang 311121 (CN)。

(74) 代理人: 北京国昊天诚知识产权代理有限公司 (CO-HORIZON INTELLECTUAL PROPERTY INC.); 中国北京市朝阳区小关北里甲 2 号 渔阳置业大厦 B 座 605, Beijing 100029 (CN)。

(81) 指定国 (除另有指明, 要求每一种可提供的国家保护): AE, AG, AL, AM, AO, AT, AU, AZ, BA, BB, BG, BH, BN, BR, BW, BY, BZ, CA, CH, CL, CN, CO, CR, CU, CZ, DE, DJ, DK, DM, DO, DZ, EC, EE, EG, ES, FI, GB, GD, GE, GH, GM, GT, HN, HR, HU, ID, IL, IN, IR, IS, JO, JP, KE, KG, KH, KN, KP, KR, KW, KZ, LA, LC, LK, LR, LS, LU, LY, MA, MD, ME, MG, MK, MN, MW, MX, MY, MZ, NA, NG, NI, NO, NZ, OM, PA, PE, PG, PH, PL, PT, QA, RO, RS, RU, RW, SA, SC, SD, SE, SG, SK, SL, SM, ST, SV, SY, TH, TJ, TM, TN, TR, TT, TZ, UA, UG, US, UZ, VC, VN, ZA, ZM, ZW。

(84) 指定国 (除另有指明, 要求每一种可提供的地区保护): ARIPO (BW, GH, GM, KE, LR, LS, MW, MZ,

(54) Title: METHOD FOR DETERMINING RISK PREFERENCE OF USER, INFORMATION RECOMMENDATION METHOD, AND APPARATUS

(54) 发明名称: 确定用户风险偏好的方法、信息推荐方法及装置

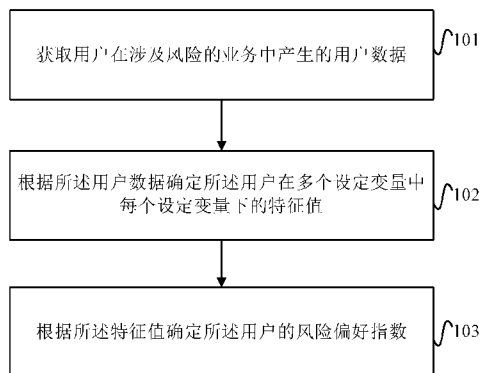


图 1

- 101 OBTAIN USER DATA OF A USER GENERATED IN A RISK-RELATED SERVICE
102 DETERMINE A CHARACTERISTIC VALUE OF THE USER UNDER EACH SET VARIABLE IN MULTIPLE SET VARIABLES ACCORDING TO THE USER DATA
103 DETERMINE A RISK PREFERENCE INDEX OF THE USER ACCORDING TO THE CHARACTERISTIC VALUE

(57) Abstract: A method for determining a risk preference of a user, an information recommendation method and an apparatus, so as to improve the accuracy of the determined risk preference of the user. The method for determining a risk preference of a user comprises: obtaining user data of a user generated in a risk-related service; determining a characteristic value of the user under each set variable in multiple set variables according to the user data, the multiple set variables at least comprising a set variable influencing the risk preference degree of the user; and inputting the characteristic value of the user under each set variable to a risk preference model, and determining an output of the risk preference model to be a risk preference index of the user, the risk preference index being used for measuring the risk preference degree of the user.

(57) 摘要: 一种确定用户风险偏好的方法、信息推荐方法及装置, 以提高确定出的用户风险偏好的准确性。其中, 确定用户风险偏好的方法包括: 获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据; 根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值, 所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量; 将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型, 并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数, 所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低。

NA, RW, SD, SL, ST, SZ, TZ, UG, ZM, ZW), 欧亚 (AM, AZ, BY, KG, KZ, RU, TJ, TM), 欧洲 (AL, AT, BE, BG, CH, CY, CZ, DE, DK, EE, ES, FI, FR, GB, GR, HR, HU, IE, IS, IT, LT, LU, LV, MC, MK, MT, NL, NO, PL, PT, RO, RS, SE, SI, SK, SM, TR), OAPI (BF, BJ, CF, CG, CI, CM, GA, GN, GQ, GW, KM, ML, MR, NE, SN, TD, TG)。

本国际公布：

— 包括国际检索报告(条约第21条(3))。

确定用户风险偏好的方法、信息推荐方法及装置

技术领域

本申请涉及大数据技术领域，尤其涉及一种确定用户风险偏好的方法、信息推荐方法及装置。

5 背景技术

随着互联网的发展，很多业务都可以通过互联网平台来实现。在一些业务的运营过程中，需要获得能够反映出用户的风险偏好程度高低的指标，并利用这类指标来支撑业务的运营。例如，根据用户的风险偏好程度的高低，来推荐合适的互联网理财产品，或在用户购买互联网理财产品前，评估该产品是否适合于该用户，等等。

目前，互联网平台普遍采用问卷调查方式让用户自己填写与风险偏好相关的内容，以确定出用户的风险偏好程度，但是，问卷调查方式效率较低，且并不能保证用户填写的内容与其自身实际情况相符，导致无法准确地确定出每一用户的风险偏好程度。

15 发明内容

有鉴于此，本申请提供一种确定用户风险偏好的方法、信息推荐方法及装置。

为实现上述目的，本申请提供的技术方案如下：

根据本申请的第一方面，提出了一种确定用户风险偏好的方法，包括：
20 获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量；

将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量

用户的风险偏好程度的高低。

根据本申请的第二方面，提出了一种信息推荐方法，包括：

获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

5 根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量；

将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低；

10 根据所述用户的风险偏好指数，向所述用户推荐与所述风险偏好指数相匹配的理财产品信息。

根据本申请的第三方面，提出了一种确定用户风险偏好的装置，包括：

获取单元，获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

15 第一确定单元，根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量；

第二确定单元，将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低。

20 根据本申请的第四方面，提出了一种计算机设备，包括：

处理器；

用于存储处理器可执行指令的存储器；

所述处理器被配置为：

获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

25 根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量；

将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低。

5 通过以上技术方案可以看出，通过获得用户的用户数据，并根据用户数据确定用户在多个预设的设定变量中每个设定变量下的特征值，再利用预设的风险偏好模型确定出用户的风险偏好指数，以根据该风险偏好指数衡量用户的风险偏好程度。上述过程得到的结果准确性高，且效率高。

附图说明

10 图 1 为根据一示例性实施例示出的一种确定用户风险偏好的方法的流程；

图 2 为根据一示例性实施例示出的一种训练风险偏好模型的过程；

图 3 为根据一示例性实施例示出的一种确定与用户的风险偏好程度有相关性的设定变量的过程；

图 4 为根据一示例性实施例示出的一种电子设备的硬件结构；

15 图 5 为根据一示例性实施例示出的一种确定用户风险偏好的装置的框图；

图 6 为根据一示例性实施例示出的一种系统架构。

具体实施方式

本申请旨在寻找一种能快速、准确地衡量用户对可能面临的各类风险的接受程度或偏好程度的方法，该方法可以通过大数据技术来实现。以用户在投资理财过程中所面临的投资风险为例，可通过两个主要方面来评估用户在投资理财时的风险接受水平：其一，用户主观上对风险的偏好，即用户在心理上对投资风险、波动性、投资可能造成的损失等是否偏好或厌恶，以及偏好或厌恶的程度；其二，用户客观的风险承受水平，即衡量投资风险、投资可能造成的损失等因素对用户的实际生活、或用户的生活目标等产生的影响大小。其中，关于用户主观上对风险的偏好，不同的用户对风险的偏好不尽

20

25

相同，有的用户偏向于购买高风险、高回报的理财产品（如股票、基金等），有的用户则偏向于购买低风险、低回报的理财产品（如余额宝等第三方活期资金理财产品）。为更好地服务于用户，互联网平台需要对用户主观上对风险的偏好程度进行评估，以根据用户的风险偏好程度，向用户推荐合适的金融产品，或评估销售给用户的金融产品是否适合该用户等。

图 1 示出了一示例性实施例提供的一种确定用户风险偏好的方法的流程。该方法可应用于计算机设备（如提供投资理财业务的平台服务器、云计算平台等）。如图 1 所示，在一实施例中，该方法包括下述步骤 101~103，其中：

在步骤 101 中，获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据。

所述业务可为通过互联网形式来实现的各类为用户提供服务的业务，如：自助缴费等生活服务类业务、投资理财等金融类业务。一般地，可开发提供上述业务的应用 APP，让用户通过 APP 来参与这些业务，并且，可在同一个 APP 上提供多种涉及风险的业务。其中，这类业务通常涉及到风险，包括如下情况：①用户参与业务后可能面临风险，如：用户参与投资理财业务后可能造成资金亏损。②与业务相关的特定事件存在风险，如：用户通过违章缴费业务进行自动缴费，与该业务相关的事件为交通驾驶事件，而交通驾驶事件是存在风险的；又比如，用户通过医疗服务业务来预约体检或预约看病等，体检事件或看病事件也涉及到用户在身体健康上所面临的风险；等等。

用户在通过 APP 针对上述涉及风险的业务进行操作的过程中，可以产生各类用户数据。在一实施例中，用户数据可以是与用户的操作行为对应的行为数据，以投资理财业务为例，用户的操作行为包括但不限于：用户在 APP 上针对某类信息的搜索行为，用户在 APP 上针对某类信息的查看行为，用户在 APP 上针对某类信息的评论行为，以及用户在 APP 上针对某类金融产品的购买行为。其中，用户的各种操作行为可以发生在投资的各个阶段，如：投资行为发生之前、投资中以及结束投资行为之后。上述行为数据可包括但不限于：用户查看的内容，用户的查看动作发生的时刻（起始时刻或终止时刻），查看动作持续的时长等。在一实施例中，用户数据也可以是与业

务相关的其他事件所反映的数据。如，用户的交通驾驶事件涉及的数据（包括违章次数，违章类型等），用户的体检事件涉及的数据（包括体检的时间，体检的内容等）。产生的用户数据可被存储到数据库中，以便在需要确定用户的风险偏好时能获取到相关的用户数据。

- 5 在步骤 102 中，根据获取到的用户数据，确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值。

在一实施例中，所述多个设定变量中包括至少一个确定影响用户的风险偏好程度的设定变量。

- 实际上，涉及风险的业务中所产生的用户数据，并不是所有数据都能够
10 反映用户的风险偏好程度，即并不是所有数据都与用户的风险偏好程度存在关联性。通常，只有部分用户数据是实际与用户的风险偏好程度存在关联性，这部分数据是在确定用户风险偏好时需要获取的目标数据。例如，用户的体检事件可以反映出用户在面临健康风险时的态度，按照常规理解，这可以反映出用户对其他类型风险的态度，则与体检事件对应的某些数据可能与用户
15 的风险偏好程度存在关联性。

- 为此，可以设定好一个或多个能够影响到用户的风险偏好程度的设定变量。以用户的信息搜索行为为例，如果用户在 APP 内搜索的内容大多包含“股票”或“基金”等词条，或搜索的金融产品的类型为“股票类”或“基金类”，则在一定程度上可以反映出该用户偏好于高风险（即用户对投资风险的偏好程度
20 高），反之，如果用户经常搜索的内容是低风险的金融产品，则可以反映出该用户偏好于低风险（即用户对投资风险的偏好程度低）。在该例子中，上述搜索行为对应的设定变量便为：搜索内容所属的类型，相应地，可以针对每一种内容类型，预先确定一个与该内容类型对应的特征值（即设定变量的赋值）。例如：将内容类型分为高风险类型、中风险类型及低风险类型，与
25 高风险类型对应的特征值为 1，与中风险类型对应的特征值为 0.5，与低风险类型对应的特征值为 0。以用户的信息查看行为为例，用户 A 在购买某一金融产品 X 之前，需要查看 100 个其他金融产品，用户 B 在购买某一金融产品

X 之前，需要查看 10 个其他金融产品，则表明用户 A 对投资风险是较为理性的，而用户 B 对投资风险则不太在意，也就是说，用户 A 对风险的偏好程度要低于用户 B 对风险的偏好程度。在该例子中，设定变量为：用户在投资行为发生之前查看的金融产品的数目。设定变量的种类很多，本文不再一一作列举。

在一实施例中，可以预先定义出多种候选的设定变量，并通过相关技术手段来逐一验证这些候选的设定变量是否与用户对投资风险的偏好程度之间存在相关性，并最终选出与用户的风险偏好程度有相关性的设定变量。关于如何验证出与用户的风险偏好程度有相关性的设定变量的过程，将在下文予以详述。

需提及的是，所述多个设定变量中可以包括部分对用户的风险偏好程度没有影响或影响性较低（或相关性较低）的设定变量，例如，将这类设定变量的影响系数设定为 0 或接近于 0。

用户在使用 APP 过程中的操作所产生的用户数据，通常是一种统计值。在一可选的实施例中，为了更加准确地计算出用户的风险偏好指数，可以预先为每一种设定变量设定多个统计值区间，并利用这些统计值区间来确定目标用户在各个设定变量下的特征值。以用户在投资之前查看的高风险类金融产品的数目为例，可以预先定义三个统计值区间：1~10，10~20，20~50，并定义这三个统计值区间对应的特征值分别为：0.1，0.2，0.3，则，当某用户在投资之前查看的高风险类金融产品的数目介于 1~10 时，该设定变量的特征值为 0.1；当某用户在投资之前查看的高风险类金融产品的数目介于 10~20 时，该设定变量的特征值为 0.2；当某用户在投资之前查看的高风险类金融产品的数目介于 20~50 时，该设定变量的特征值为 0.3。同理，按照这一规则可以确定出其他类型的设定变量的特征值。

能够想到的是，用户在生活中面临的风险种类（包括投资理财类风险及非投资类风险）很多，为了更加准确地确定出能够衡量用户的风险偏好程度的高低的风险偏好指数，需要尽可能获取用户在面临各类风险时的行为数据，

并依据用户在面临各类风险时所作出的选择或操作，来确定用户的风险偏好程度的高低。举例来说，非投资类风险包括但不限于：用户在职业上面临的风险、用户在身体健康状况上面临的风险、用户在从事体育运动所面临的风险、用户开车时所面临的风险、其他金融场景下所面临风险等。其中，用户

5 面临职业风险时，设定变量可包括：选择自主创业还是银行政府等高稳定行业，或用户换工作的频率等；用户面临身体健康上的风险时，设定变量可包括用户体验的频率，稳定性，或用户购买保健用品的情况等；用户在从事体育运动时，设定变量可包括：用户是否喜欢从事高风险运动，例如登山，滑雪以及用户是否喜欢从事低风险运动，例如钓鱼；用户开车时面临的风险，

10 设定变量可包括：用户开车的速度，是否经常超速或违章次数等；当用户的其他金融场景，设定变量可包括：用户是否购买充足的保险防范未来，用户偏好于选择信用卡支付，提前消费，还是储蓄卡消费等。上述各类风险相关的用户数据，也可以通过提供相关业务的 APP 对应的后台数据库来获取。

可针对其他非投资类风险设计出一个或多个设定变量，并通过相关技术手段来逐一验证每一个设定变量是否为与用户的风险偏好程度有相关性的设定变量。

15

在步骤 103 中，根据用户在每个设定变量下的特征值确定所述用户的风险偏好指数，其中，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低。

在一实施例中，可为每个设定变量预先确定一个影响系数，则计算风险偏好指数的过程大致为：先将每个设定变量的特征值乘以该设定变量对应的影响系数，再将各个乘积相加，将相加所得的和值确定为用户的风险偏好指数。

20

在另一实施例中，可预先训练出风险偏好模型，则在步骤 103 中，将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数。上述风险偏好模型的输入为所述多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述风险偏好模型的输出为用户被分类为高风险偏好类型的可能性。其中，若将对风险的偏好程度最低的这

25

一类用户定义为“低风险偏好类型的用户”，若将对风险的偏好程度最高的这一类用户定义为“高风险偏好类型的用户”，则，“低风险偏好类型的用户”对应的风险偏好指数等于或无限接近于 0，“高风险偏好类型的用户”对应的风险偏好指数等于或无限接近于 1。其中，若某个用户的风险偏好指数越接近于 0，则代表该用户属于“低风险偏好类型的用户”的可能性越高，若某个用户的风险偏好指数越接近于 1，则代表该用户属于“高风险偏好类型的用户”的可能性越高。

图 2 为根据一示例性实施例示出的一种训练风险偏好模型的过程。如图 2 所示，在一可选的实施例中，为提高准确性，可以通过以下过程训练出所述风险偏好模型：

步骤 11：筛选出多个样本用户，所述多个样本用户包括多个高风险偏好类型的样本用户和多个低风险偏好类型的样本用户。

其中，属于高风险偏好类型的样本用户通常是在投资中表现出对风险或损失不在乎甚至喜好的态度。相反，属于低风险偏好类型的样本用户通常是在投资中极度厌恶风险，并极力避免损失的产生。一般地，两类样本在行为上具有明显的差异性。

关于如何筛选出多个样本用户的过程，又多种可行的实现方式，本文列举两种：

在一实施例中，步骤 11 可以具体通过如下过程来实现：

基于定义的高风险偏好规则 and 低风险偏好规则。将用户数据符合所述高风险偏好规则的用户确定为高风险偏好类型的样本用户，将用户数据符合所述低风险偏好规则的用户确定为低风险偏好类型的样本用户。与常规的定义不同，规则的定义不依赖于用户是否买了高风险产品。本文涉及的规则的定义取自于心理学、行为金融学以及决策科学下的相关理论。例如，通过考察用户在面临损失时的心理状态和实际行为来定义用户所归属的风险偏好类型。在该场景下，定义的一种“高风险偏好规则”可为“亏了后不在乎，继续买”，例如：用户在亏损的资金比例 $\geq 20\%$ ，和/或亏损金额 $\geq 500\text{RMB}$ 时，仍继续购

买一定数量的高风险产品；定义的一种“低风险偏好规则”可为“亏了以后就不敢看”：用户在账户盈利时频繁地查看个人资产盈利情况，而账户产生大幅亏损时，就不敢再查看个人资产盈利情况。再比如，通过考察用户在波动行情下的心理状况和实际行为来定义用户所归属的风险偏好类型。在该场景下，

5 定义的“低风险偏好规则”为“波动时更敏感”：在股票大盘平稳时，用户不关心自己的资产，但每当大盘大幅波动时（例如下跌 1%），用户就频繁地登录并查看自己的资产。当然，为提高筛选出的样本用户的准确性，可以分别定义出多种不同的“高风险偏好规则”以及多种不同的“低风险偏好规则”，并利用这些规则以及已有的用户数据，筛选出符合各类规则的样本用户，并打

10 上“高风险偏好”或“低风险偏好”的类型标签。

在另一实施例中，步骤 11 可以具体通过如下过程来实现：

基于用于测试用户风险偏好的实验应用及定义的高风险偏好规则和低风险偏好规则，将在所述实验应用中的行为符合所述高风险偏好规则的用户确定为高风险偏好类型的样本用户，将在所述实验应用中的行为符合所述低风险偏好规则的用户确定为低风险偏好类型的样本用户。例如，开发一款“吹气球”的游戏，游戏中用户的任务是不断地吹气球，并获得与所吹气球大小正相关的金钱数额。与实际生活中的气球一样，如果用户将气球吹得过大（用户吹的次数越多，气球越大），气球会爆炸，但是，气球被吹多大会爆是未知的。每一轮游戏用户都面临吹一次或离开的选择。如果用户选择吹气球，则

15 将会有两种结果：①气球变大，获得的金钱更多，②气球吹爆了，已获得的金钱归零。而如果用户选择离开，则用户可以获得当前已经积累的金钱。在该游戏中，可以将吹气球的次数超过一定数量阈值 a（设定的值）的用户定义成高风险偏好用户，而将低于另一数量阈值 b（设定的值）的用户定义成低偏好偏好用户，将介于 a、b 之间的用户定义为不明确用户。当然，用于获

20 得样本的实验游戏还可以为其它类型，本文不一一列举。

步骤 12：获取所述多个样本用户中每个样本用户在预设的多个设定变量中每个设定变量下的特征值。这里的设定变量是预先设计的各种可能与风险

偏好相关的变量。

其中，所述特征值可以根据各个样本用户的用户数据来确定。

步骤 13：根据所述多个样本用户中每个样本用户在每个设定变量下的特征值，以及每个样本用户对应的风险偏好类型，训练出所述风险偏好模型；

5 其中，所述风险偏好模型的输入为所述多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述风险偏好模型的输出为用户被分类为高风险偏好类型的可能性。其中，训练模型所采用的机器学习方法可以包括但不限于：线性回归（linear regression）、逻辑回归（logistic regression）等。

在训练出备用的风险偏好模型之后，便可以将所述目标用户在每个设定
10 变量下的特征值输入风险偏好模型，以输出所述目标用户的风险偏好指数。其中，可根据需要将用户的风险偏好程度划分为多个等级，如：低、中、高，并根据输出的风险偏好指数来确定用户的风险偏好程度的等级。例如，风险偏好指数介于 0~0.3 时，风险偏好程度的等级为“低”，风险偏好指数介于 0.3~0.6 时，风险偏好程度的等级为“中”，风险偏好指数介于 0.6~1 时，风险
15 偏好程度的等级为“高”。

关于如何确定影响用户的风险偏好程度的设定变量，在本申请一实施例中，可以利用上述确定的样本用户来验证。如图 3 所示，可通过如下过程确定影响用户的风险偏好程度的设定变量：

步骤 21：筛选出多个样本用户，所述多个样本用户包括多个高风险偏好
20 类型的样本用户和多个低风险偏好类型的样本用户。

步骤 22：对于任一待验证的设定变量，获取所述多个样本用户中每一样本用户在该待验证的设定变量下的特征值。

步骤 23：利用每一样本用户在该待验证的设定变量下的特征值及每一样本用户对应的风险偏好类型，验证所述待验证的设定变量是否为影响用户的
25 风险偏好程度的设定变量。

在一可选实施例中，该步骤 23 可以具体通过如下过程来实现：

步骤 231：基于每一样本用户在该待验证的设定变量下的特征值，确定

所述多个高风险偏好类型的样本用户在该待验证的设定变量下的特征值规律，以及所述多个低风险偏好类型的样本用户在该待验证的设定变量下的特征值规律。例如：所述特征值规律包括：对多个特征值进行求平均运算所得的均值，或多个特征值的分布区间等。

- 5 步骤 232：如果所述高风险偏好类型对应的特征值规律和所述低风险偏好类型对应的特征值规律之间的差异符合设定条件，将所述待验证的设定变量确定为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

其中，对于影响用户的风险偏好程度的设定变量，“高风险偏好类型”和“低风险偏好类型”的用户样本在该设定变量上的特征值规律会呈现较大的差异，反之，若某设定变量对用户的风险偏好程度不产生影响，则“高风险偏好类型”和“低风险偏好类型”的用户样本在该设定变量上的特征值规律会差异较小甚至几乎相同。为此，可以设定用于衡量差异的设定条件，来判断“高风险偏好类型”和“低风险偏好类型”的用户样本在该设定变量上的特征值规律差异是否满足该设定条件，以最终确定出符合条件的设定变量。

- 15 例如，倘若待验证的设定变量为“用户在投资行为发生之前查看的金融产品的数目”，假设预先筛选的“高风险偏好类型”的 8 个用户样本在该设定变量下的特征值分别为：

{3、1、4、10、5、6、1、3}；

- 20 假设预先筛选的“低风险偏好类型”的 8 个用户样本在该设定变量下的特征值分别为：

{9、6、7、10、13、8、8、11}；

若定义的设定条件为：“高风险偏好类型”的用户样本在该设定变量下的各特征值的均值 x 和“低风险偏好类型”的用户样本在该设定变量下的各特征值的均值 y 之间的差值大于 4。

- 25 通过计算，得出 $x=4.15$ ， $y=9$ ，可见，满足上述设定条件，可确定“用户在投资行为发生之前查看的金融产品的数目”为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

在另一可选的实施例中，上述步骤 23 也可以具体通过如下过程来实现：

分别统计大于设定阈值的特征值在所述多个样本用户中分布情况，并根据分布情况来确定该设定变量是否为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

例如，在上述例子中，如设定阈值为 5，则统计得出，大于 5 的特征值的分布情况为：2 个“高风险偏好类型”的样本用户以及 8 个“低风险偏好类型”的样本用户，可见，该设定变量对应的特征值在两种类型的用户样本上的分布情况存在明显的不均匀，表明该设定变量对用户风险偏好产生较大的影响，可将其确定为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

当然，在可选的其他实施例中，可以根据人为经验来设计一种或多种影响用户的风险偏好程度的设定变量。

通过以上技术方案可以看出，通过获得用户的用户数据，并根据用户数据确定用户在多个预设的设定变量中每个设定变量下的特征值，再利用预设的风险偏好模型确定出用户的风险偏好指数，以根据该风险偏好指数衡量用户的风险偏好程度。上述过程得到的结果准确性高，且效率高。此外，本申请实施例可以根据用户数据的不断更新，获取到最新产生的用户数据，并根据最新的数据来计算出用户的风险偏好指数，确保数据具备更强的时效性。本申请实施例涉及的风险偏好模型所用到的所有设定变量均为客观事实，衡量的是用户真实发生的行为，几乎没有造假的空间。

上述方法的一种示例性应用场景为：根据用户的风险偏好指数来推荐合适的金融产品信息。相应地，本申请实施例还提出一种信息推荐方法，包括：

获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述设定变量影响用户的风险偏好程度；

根据所述特征值确定所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低；

根据所述用户的风险偏好指数，向所述用户推荐与所述风险偏好指数相匹配的理财产品信息。

当然，上述确定用户风险偏好的方法还可应用于其他场景，本文不作列举。

图 4 示出了一示例性实施例提供的一种电子设备的结构。如图 4 所示，所述电子设备可以为计算机设备(如支付平台服务器或理财平台服务器等)，该电子设备可以包括处理器、内部总线、网络接口、存储器（包括内存以及非易失性存储器），当然还可能包括其他业务所需要的硬件。处理器从非易失性存储器中读取对应的计算机程序到内存中然后运行。当然，除了软件实现方式之外，本申请并不排除其他实现方式，比如逻辑器件抑或软硬件结合的方式等等，也就是说以下处理流程的执行主体并不限于各个逻辑单元，也可以是硬件或逻辑器件。

如图 5 所示，在一实施例中，一种确定用户风险偏好的装置 200 包括：

获取单元 201，获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

第一确定单元 202，根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述设定变量影响用户的风险偏好程度；

第二确定单元 203，根据所述特征值确定所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低。

可选地，所述第二确定单元 203 将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数。

如图 6 所示，在一实施例中，一种示例性场景中存在的系统可以包括：用户设备 100，与用户设备交互的服务器 300，服务器 300 连接的第一数据库 400，确定用户的风险偏好程度的装置 200 以及第二数据库 500。其中，用户设备 100 上可以安装具有投资理财业务的 APP，服务器 300 为该 APP 对应的平台服务端，平台服务端将用户在参与涉及风险的业务过程中产生的用户数据存放于第一数据库 400 中，以备确定用户的风险偏好程度的装置 200 来获取。其中，装置 200 可以是存在于服务器 300 上的一种以程序代码形式存在的虚拟装置。当然，需说明的是，该装置 200 也可以存在于另外一个计算机

装置上。当需要确定用户的风险偏好程度时，该装置 200 从上述第一数据库 400 中获取到所需要的用户数据，并提取各设定变量的特征值，输入到预先提供的风险偏好模型，输出用户的风险偏好指数并存放于第二数据库 500 中，以备各种应用场景下调用这些风险偏好指数。当然，上述第一数据库 400 和 5 第二数据库 500 也可以是同一个数据库，对此不作限制。

可选地，所述装置 200 还包括：

样本筛选单元，筛选出多个样本用户，所述多个样本用户包括多个高风险偏好类型的样本用户和多个低风险偏好类型的样本用户；

第一获取单元，获取所述多个样本用户中每个样本用户在预设的多个设定变量中每个设定变量下的特征值； 10

训练单元，根据所述多个样本用户中每个样本用户在每个设定变量下的特征值，以及每个样本用户对应的风险偏好类型，训练出所述风险偏好模型；其中，所述风险偏好模型的输入为所述多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述风险偏好模型的输出为用户被分类为高风险偏好类型的可能性。

15 可选地，所述装置 200 还包括：

第二获取单元，对于任一待验证的设定变量，获取所述多个样本用户中每一样本用户在该待验证的设定变量下的特征值；

验证单元，利用每一样本用户在该待验证的设定变量下的特征值及每一样本用户对应的风险偏好类型，验证所述待验证的设定变量是否为影响用户 20 的风险偏好程度的设定变量。

可选地，所述验证单元具体包括：

规律确定单元，基于获得的特征值，确定所述多个高风险偏好类型的样本用户对应的第一特征值规律，以及所述多个低风险偏好类型的样本用户对应的第二特征值规律；

25 差异确定单元，确定所述第一特征值规律和所述第二特征值规律之间的差异；

相关变量确定单元，若所述差异符合设定规则，确定所述待验证的设定

变量为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

可选地，所述样本筛选单元可至少通过如下两种方式之一来筛选样本：

①基于定义的高风险偏好规则和低风险偏好规则，将用户数据符合所述高风险偏好规则的用户确定为高风险偏好类型的样本用户，将用户数据符合
5 所述低风险偏好规则的用户确定为低风险偏好类型的样本用户。

②基于用于测试用户风险偏好的实验应用及定义的高风险偏好规则和低风险偏好规则，将在所述实验应用中的行为符合所述高风险偏好规则的用户确定为高风险偏好类型的样本用户，将在所述实验应用中的行为符合所述低风险偏好规则的用户确定为低风险偏好类型的样本用户。

10 可选地，所述涉及风险的业务可以为互联网理财业务。

在一实施例中，还提供一种基于上述确定用户风险偏好的装置 200 的信息推荐装置，包括：

获取单元，获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

第一确定单元，根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个
15 设定变量下的特征值，所述设定变量影响用户的风险偏好程度；

第二确定单元，根据所述特征值确定所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低；

推荐单元，基于所述目标用户的风险偏好指数，向所述目标用户推荐与所述风险偏好指数匹配的金融产品信息。

20 在本申请一实施例中，还提供一种计算机设备，包括：

处理器；

用于存储处理器可执行指令的存储器；

所述处理器被配置为：

获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

25 根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述设定变量影响用户的风险偏好程度；

根据所述特征值确定所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以

衡量用户的风险偏好程度的高低。

在本申请一实施例中，还提供一种计算机存储介质，其上存储有可执行程序，所述程序被执行以实现如下步骤：

取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

- 5 根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量；

将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量
10 用户的风险偏好程度的高低。

本说明书中的各个实施例均采用递进的方式描述，各个实施例之间相同相似的部分互相参见即可，每个实施例重点说明的都是与其他实施例的不同之处。尤其，对于计算机设备实施例、或装置实施例、或计算机存储介质实施例而言，由于其基本相似于方法实施例，所以描述的比较简单，相关之处
15 参见方法实施例的部分说明即可。

上述实施例阐明的系统、装置、模块或单元，具体可以由计算机芯片或实体实现，或者由具有某种功能的产品来实现。一种典型的实现设备为计算机，计算机的具体形式可以是个人计算机、膝上型计算机、蜂窝电话、相机电话、智能电话、个人数字助理、媒体播放器、导航设备、电子邮件收发设备、游戏控制台、平板计算机、可穿戴设备或者这些设备中的任意几种设备的组合。
20

为了描述的方便，描述以上装置时以功能分为各种单元分别描述。当然，在实施本申请时可以把各单元的功能在同一个或多个软件和/或硬件中实现。

本领域内的技术人员应明白，本发明的实施例可提供为方法、系统、或
25 计算机程序产品。因此，本发明可采用完全硬件实施例、完全软件实施例、或结合软件和硬件方面的实施例的形式。而且，本发明可采用在一个或多个其中包含有计算机可用程序代码的计算机可用存储介质（包括但不限于磁盘

存储器、CD-ROM、光学存储器等)上实施的计算机程序产品的形式。

本发明是参照根据本发明实施例的方法、设备(系统)、和计算机程序产品的流程图和/或方框图来描述的。应理解可由计算机程序指令实现流程图和/或方框图中的每一流程和/或方框、以及流程图和/或方框图中的流
5 程和/或方框的结合。可提供这些计算机程序指令到通用计算机、专用计算机、嵌入式处理机或其他可编程数据处理设备的处理器以产生一个机器,使得通过计算机或其他可编程数据处理设备的处理器执行的指令产生用于实现在流程图一个流程或多个流程和/或方框图一个方框或多个方框中指定的功能的装置。

10 这些计算机程序指令也可存储在能引导计算机或其他可编程数据处理设备以特定方式工作的计算机可读存储器中,使得存储在该计算机可读存储器中的指令产生包括指令装置的制造品,该指令装置实现在流程图一个流程或多个流程和/或方框图一个方框或多个方框中指定的功能。

这些计算机程序指令也可装载到计算机或其他可编程数据处理设备上,
15 使得在计算机或其他可编程设备上执行一系列操作步骤以产生计算机实现的处理,从而在计算机或其他可编程设备上执行的指令提供用于实现在流程图一个流程或多个流程和/或方框图一个方框或多个方框中指定的功能的步骤。

在一个典型的配置中,计算设备包括一个或多个处理器(CPU)、输入/输出接口、网络接口和内存。

20 内存可能包括计算机可读介质中的非永久性存储器,随机存取存储器(RAM)和/或非易失性内存等形式,如只读存储器(ROM)或闪存(flash RAM)。内存是计算机可读介质的示例。

计算机可读介质包括永久性和非永久性、可移动和非可移动媒体可以由任何方法或技术来实现信息存储。信息可以是计算机可读指令、数据结构、
25 程序的模块或其他数据。计算机的存储介质的例子包括,但不限于相变内存(PRAM)、静态随机存取存储器(SRAM)、动态随机存取存储器(DRAM)、其他类型的随机存取存储器(RAM)、只读存储器(ROM)、电可擦除可编

程只读存储器（EEPROM）、快闪记忆体或其他内存技术、只读光盘只读存储器（CD-ROM）、数字多功能光盘（DVD）或其他光学存储、磁盒式磁带，磁带磁磁盘存储或其他磁性存储设备或任何其他非传输介质，可用于存储可以被计算设备访问的信息。按照本文中的界定，计算机可读介质不包括暂存
5 电脑可读媒体（transitory media），如调制的数据信号和载波。

还需要说明的是，术语“包括”、“包含”或者其任何其他变体意在涵盖非排他性的包含，从而使得包括一系列要素的过程、方法、商品或者设备不仅包括那些要素，而且还包括没有明确列出的其他要素，或者是还包括为这种过程、方法、商品或者设备所固有的要素。在没有更多限制的情况下，由语
10 句“包括一个……”限定的要素，并不排除在包括所述要素的过程、方法、商品或者设备中还存在另外的相同要素。

本领域技术人员应明白，本申请的实施例可提供为方法、系统或计算机程序产品。因此，本申请可采用完全硬件实施例、完全软件实施例或结合软件和硬件方面的实施例的形式。而且，本申请可采用在一个或多个其中包含
15 有计算机可用程序代码的计算机可用存储介质（包括但不限于磁盘存储器、CD-ROM、光学存储器等）上实施的计算机程序产品的形式。

本申请可以在由计算机执行的计算机可执行指令的一般上下文中描述，例如程序模块。一般地，程序模块包括执行特定任务或实现特定抽象数据类型的例程、程序、对象、组件、数据结构等等。也可以在分布式计算环境中
20 实践本申请，在这些分布式计算环境中，由通过通信网络而被连接的远程处理设备来执行任务。在分布式计算环境中，程序模块可以位于包括存储设备在内的本地和远程计算机存储介质中。

以上所述仅为本申请的实施例而已，并不用于限制本申请。对于本领域技术人员来说，本申请可以有各种更改和变化。凡在本申请的精神和原理之内所作的任何修改、等同替换、改进等，均应包含在本申请的权利要求范围
25 之内。

权利要求书

1.一种确定用户风险偏好的方法，包括：

获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

5 根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量；

将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低。

10 2.根据权利要求1所述的方法，通过以下过程训练出所述风险偏好模型：

筛选出多个样本用户，所述多个样本用户包括多个高风险偏好类型的样本用户和多个低风险偏好类型的样本用户；

获得所述多个样本用户中每个样本用户在预设的多个设定变量中每个设定变量下的特征值；

15 根据获得的特征值及每个样本用户对应的风险偏好类型，训练得到风险偏好模型，其中，所述风险偏好模型的输入为所述多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述风险偏好模型的输出为用户被分类为高风险偏好类型的可能性。

20 3.根据权利要求1所述的方法，通过如下过程确定影响用户的风险偏好程度的设定变量：

筛选出多个样本用户，所述多个样本用户包括多个高风险偏好类型的样本用户和多个低风险偏好类型的样本用户；

对于待验证的设定变量，获得所述多个样本用户中每一样本用户在该待验证的设定变量下的特征值；

25 若获得的特征值符合设定规则，确定所述待验证的设定变量为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

4.根据权利要求 3 所述的方法,所述若获得的特征值符合设定规则,确定所述待验证的设定变量为影响用户的风险偏好程度的设定变量,包括:

基于获得的特征值,确定所述多个高风险偏好类型的样本用户对应的第一特征值规律,以及所述多个低风险偏好类型的样本用户对应的第二特征值规律;

确定所述第一特征值规律和所述第二特征值规律之间的差异;

若所述差异符合设定规则,确定所述待验证的设定变量为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

5.根据权利要求 2 或 3 所述的方法,所述筛选出多个样本用户,包括:

10 基于定义的高风险偏好规则和低风险偏好规则,将用户数据符合所述高风险偏好规则的用户确定为高风险偏好类型的样本用户,将用户数据符合所述低风险偏好规则的用户确定为低风险偏好类型的样本用户;和/或,

15 基于用于测试用户风险偏好的实验应用及定义的高风险偏好规则和低风险偏好规则,将在所述实验应用中的行为符合所述高风险偏好规则的用户确定为高风险偏好类型的样本用户,将在所述实验应用中的行为符合所述低风险偏好规则的用户确定为低风险偏好类型的样本用户。

6.根据权利要求 1 所述的方法,所述涉及风险的业务包括:存在资金损失风险的业务、和/或相关联的事件存在风险的业务。

7.一种信息推荐方法,包括:

20 获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据;

根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值,所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量;

25 将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型,并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数,所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低;

根据所述用户的风险偏好指数,向所述用户推荐与所述风险偏好指数相

匹配的理财产品信息。

8.一种确定用户风险偏好的装置，包括：

获取单元，获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

5 第一确定单元，根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量；

第二确定单元，将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低。

10 9.根据权利要求8所述的装置，所述装置还包括：

样本筛选单元，筛选出多个样本用户，所述多个样本用户包括多个高风险偏好类型的样本用户和多个低风险偏好类型的样本用户；

第一获取单元，获得所述多个样本用户中每个样本用户在预设的多个设定变量中每个设定变量下的特征值；

15 模型训练单元，根据获得的特征值及每个样本用户对应的风险偏好类型，训练得到风险偏好模型，其中，所述风险偏好模型的输入为所述多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述风险偏好模型的输出为用户被分类为高风险偏好类型的可能性。

10.根据权利要求8所述的装置，所述装置还包括：

20 样本筛选单元，筛选出多个样本用户，所述多个样本用户包括多个高风险偏好类型的样本用户和多个低风险偏好类型的样本用户；

第二获取单元，对于待验证的设定变量，获得所述多个样本用户中每一样本用户在该待验证的设定变量下的特征值；

25 验证单元，若获得的特征值符合设定规则，确定所述待验证的设定变量为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

11.根据权利要求10所述的装置，所述验证单元包括：

规律确定单元，基于获得的特征值，确定所述多个高风险偏好类型的样

本用户对应的第一特征值规律，以及所述多个低风险偏好类型的样本用户对应的第二特征值规律；

差异确定单元，确定所述第一特征值规律和所述第二特征值规律之间的差异；

- 5 相关变量确定单元，若所述差异符合设定规则，确定所述待验证的设定变量为影响用户的风险偏好程度的设定变量。

12.根据权利要求 9 或 10 所述的方法，所述样本筛选单元：基于定义的高风险偏好规则 and 低风险偏好规则，将用户数据符合所述高风险偏好规则的用户确定为高风险偏好类型的样本用户，将用户数据符合所述低风险偏好规则的用户确定为低风险偏好类型的样本用户；和/或，

所述样本筛选单元：基于用于测试用户风险偏好的实验应用及定义的高风险偏好规则 and 低风险偏好规则，将在所述实验应用中的行为符合所述高风险偏好规则的用户确定为高风险偏好类型的样本用户，将在所述实验应用中的行为符合所述低风险偏好规则的用户确定为低风险偏好类型的样本用户。

- 15 13.根据权利要求 8 所述的装置，所述涉及风险的业务包括：存在资金损失风险的业务、和/或相关联的事件存在风险的业务。

14.一种计算机设备，包括：

处理器；

用于存储处理器可执行指令的存储器；

- 20 所述处理器被配置为：

获取用户在涉及风险的业务中产生的用户数据；

根据所述用户数据确定所述用户在多个设定变量中每个设定变量下的特征值，所述多个设定变量中包括至少一个影响用户的风险偏好程度的设定变量；

- 25 将所述用户在每个设定变量下的特征值输入风险偏好模型，并将所述风险偏好模型的输出确定为所述用户的风险偏好指数，所述风险偏好指数用以衡量用户的风险偏好程度的高低。

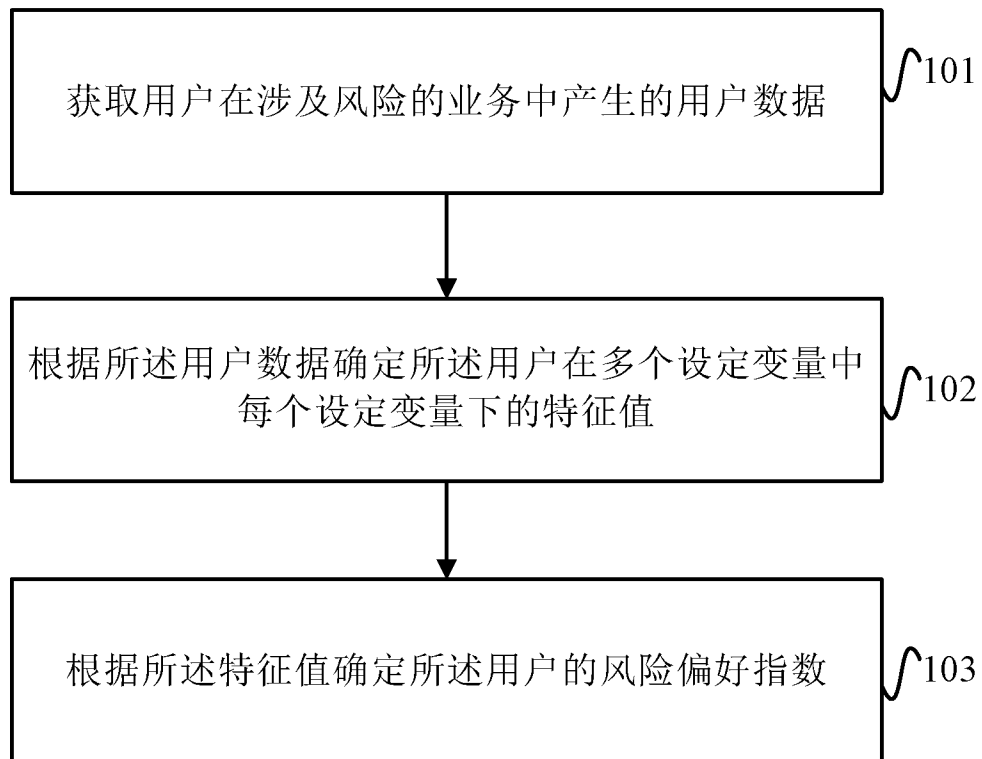


图 1

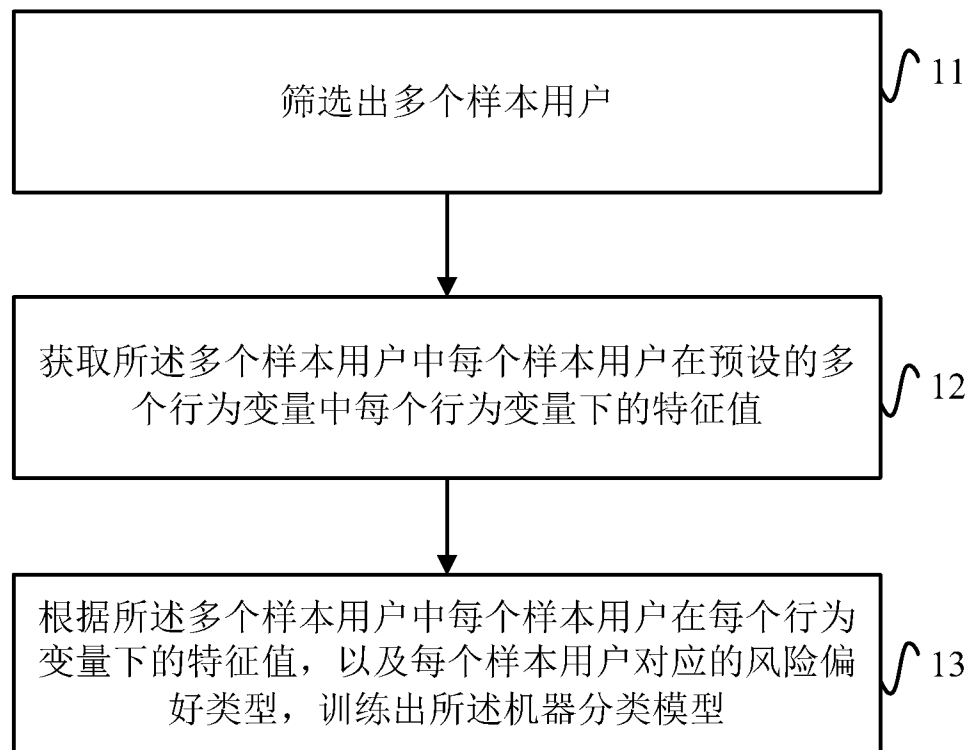


图 2

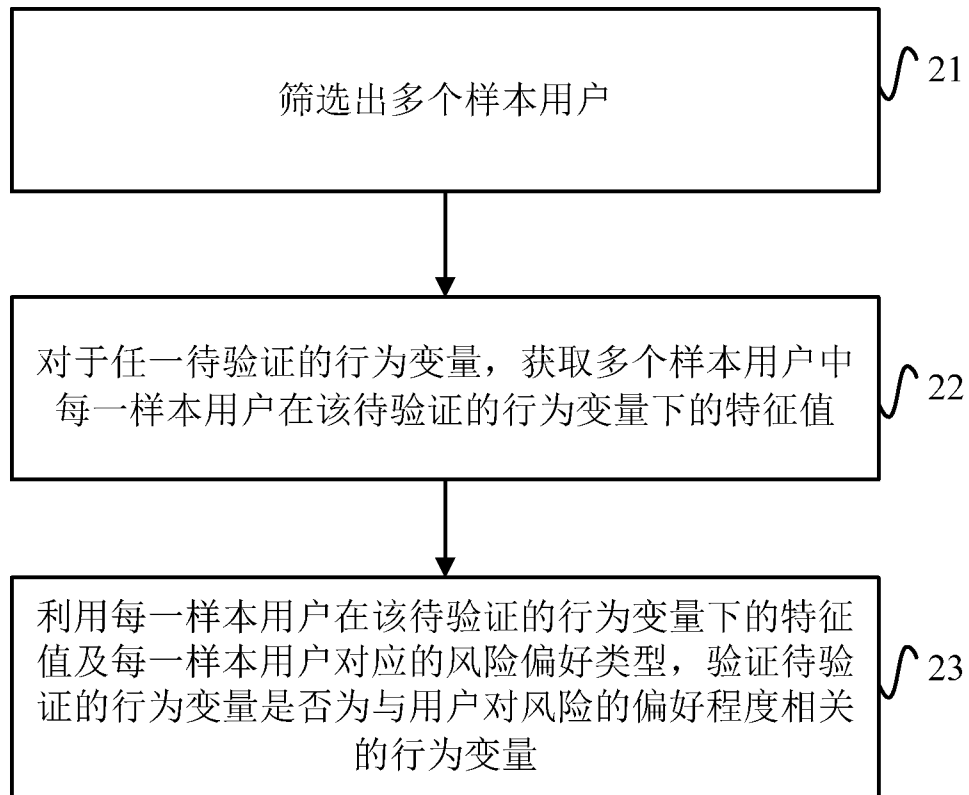


图 3

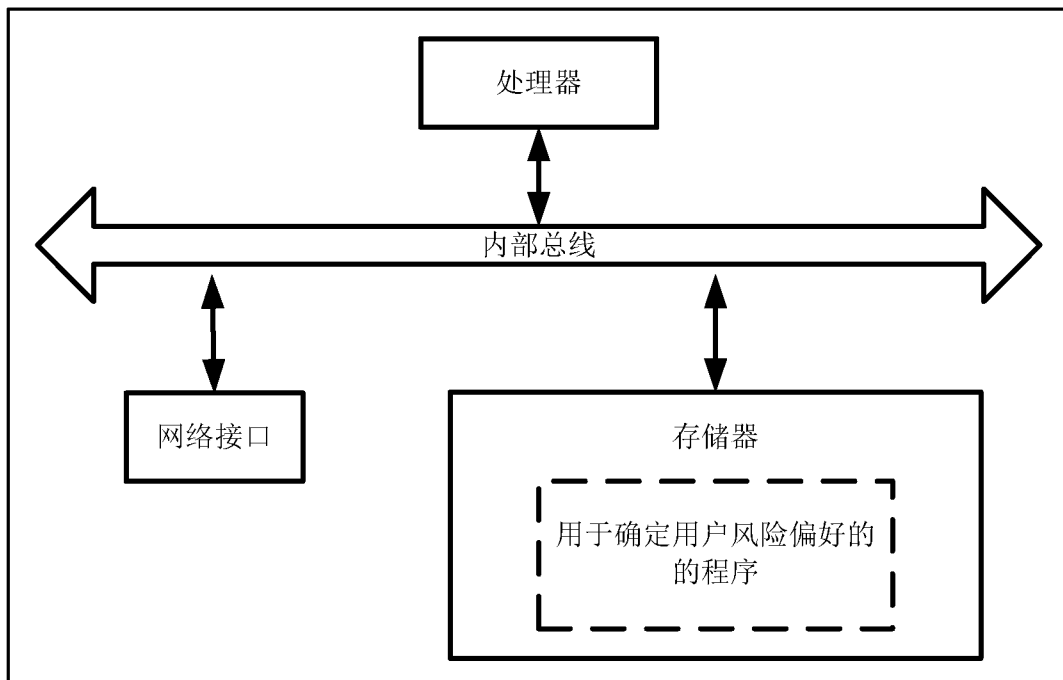


图 4

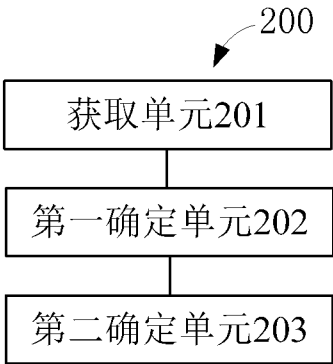


图 5

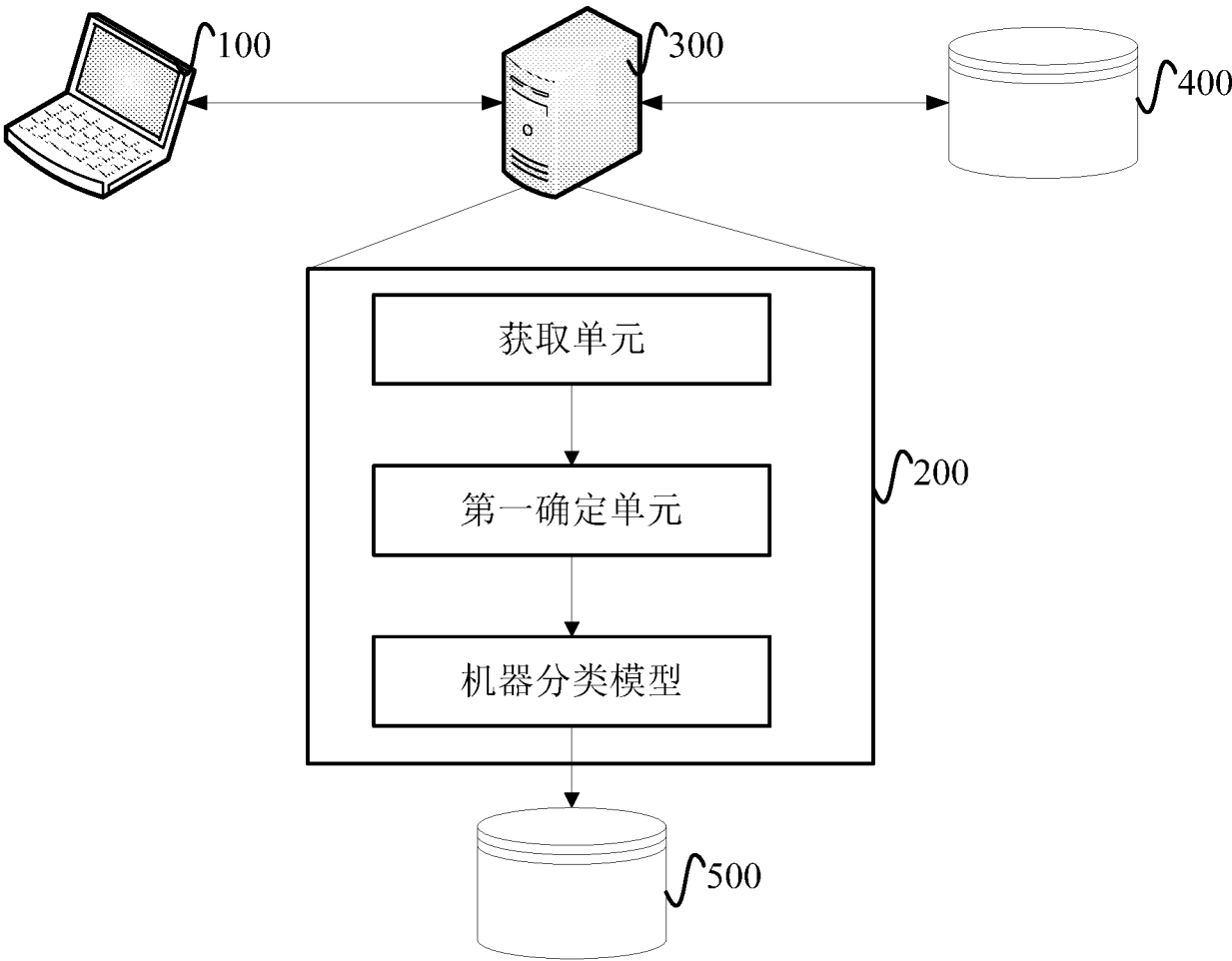


图 6

INTERNATIONAL SEARCH REPORT

International application No.

PCT/CN2018/088194

A. CLASSIFICATION OF SUBJECT MATTER

G06Q 30/02(2012.01)i; G06Q 40/06(2012.01)i

According to International Patent Classification (IPC) or to both national classification and IPC

B. FIELDS SEARCHED

Minimum documentation searched (classification system followed by classification symbols)

G06Q

Documentation searched other than minimum documentation to the extent that such documents are included in the fields searched

Electronic data base consulted during the international search (name of data base and, where practicable, search terms used)

CNABS, CNTXT, DWPI, SIPOABS, CNKI: 用户, 风险, 偏好, 喜好, 爱好, 性格, 特征, 因素, 变量, 指数, 模型, 训练, user, risk, preference, hobby, character, feature, factor, variable, index, model, train

C. DOCUMENTS CONSIDERED TO BE RELEVANT

Category*	Citation of document, with indication, where appropriate, of the relevant passages	Relevant to claim No.
PX	CN 107437198 A (ALIBABA GROUP HOLDING LIMITED) 05 December 2017 (2017-12-05) claims 1-14	1-14
X	CN 101493913 A (ALIBABA GROUP HOLDING LIMITED) 29 July 2009 (2009-07-29) claims 1-10	1-3, 6-10, 13, 14
A	CN 106056241 A (CHINA PACIFIC INSURANCE (GROUP) CO., LTD.) 26 October 2016 (2016-10-26) entire document	1-14
A	CN 106469376 A (ALIBABA GROUP HOLDING LIMITED) 01 March 2017 (2017-03-01) entire document	1-14
A	US 2016019668 A1 (IDENTRIX LLC) 21 January 2016 (2016-01-21) entire document	1-14



Further documents are listed in the continuation of Box C.



See patent family annex.

* Special categories of cited documents:

“A” document defining the general state of the art which is not considered to be of particular relevance

“E” earlier application or patent but published on or after the international filing date

“L” document which may throw doubts on priority claim(s) or which is cited to establish the publication date of another citation or other special reason (as specified)

“O” document referring to an oral disclosure, use, exhibition or other means

“P” document published prior to the international filing date but later than the priority date claimed

“T” later document published after the international filing date or priority date and not in conflict with the application but cited to understand the principle or theory underlying the invention

“X” document of particular relevance; the claimed invention cannot be considered novel or cannot be considered to involve an inventive step when the document is taken alone

“Y” document of particular relevance; the claimed invention cannot be considered to involve an inventive step when the document is combined with one or more other such documents, such combination being obvious to a person skilled in the art

“&” document member of the same patent family

Date of the actual completion of the international search

21 August 2018

Date of mailing of the international search report

29 August 2018

Name and mailing address of the ISA/CN

State Intellectual Property Office of the P. R. China
No. 6, Xitucheng Road, Jimenqiao Haidian District, Beijing
100088
China

Facsimile No. (86-10)62019451

Authorized officer

Telephone No.

INTERNATIONAL SEARCH REPORT
Information on patent family members

International application No.

PCT/CN2018/088194

Patent document cited in search report			Publication date (day/month/year)	Patent family member(s)			Publication date (day/month/year)
CN	107437198	A	05 December 2017	None			
CN	101493913	A	29 July 2009	None			
CN	106056241	A	26 October 2016	None			
CN	106469376	A	01 March 2017	None			
US	2016019668	A1	21 January 2016	US	9773288	B2	26 September 2017
				US	2018075563	A1	15 March 2018

国际检索报告

国际申请号

PCT/CN2018/088194

A. 主题的分类

G06Q 30/02 (2012.01) i; G06Q 40/06 (2012.01) i

按照国际专利分类 (IPC) 或者同时按照国家分类和 IPC 两种分类

B. 检索领域

检索的最低限度文献 (标明分类系统和分类号)

G06Q

包含在检索领域中的除最低限度文献以外的检索文献

在国际检索时查阅的电子数据库 (数据库的名称, 和使用的检索词 (如使用))

CNABS, CNTXT, DWPI, SIPOABS, CNKI: 用户, 风险, 偏好, 喜好, 爱好, 性格, 特征, 因素, 变量, 指数, 模型, 训练, user, risk, preference, hobby, character, feature, factor, variable, index, model, train

C. 相关文件

类 型*	引用文件, 必要时, 指明相关段落	相关的权利要求
PX	CN 107437198 A (阿里巴巴集团控股有限公司) 2017年 12月 5日 (2017 - 12 - 05) 权利要求1-14	1-14
X	CN 101493913 A (阿里巴巴集团控股有限公司) 2009年 7月 29日 (2009 - 07 - 29) 权利要求1-10	1-3, 6-10, 13, 14
A	CN 106056241 A (中国太平洋保险集团股份有限公司) 2016年 10月 26日 (2016 - 10 - 26) 全文	1-14
A	CN 106469376 A (阿里巴巴集团控股有限公司) 2017年 3月 1日 (2017 - 03 - 01) 全文	1-14
A	US 2016019668 A1 (IDENTRIX LLC) 2016年 1月 21日 (2016 - 01 - 21) 全文	1-14

☐ 其余文件在C栏的续页中列出。☒ 见同族专利附件。

* 引用文件的具体类型:

“A” 认为不特别相关的表示了现有技术一般状态的文件

“E” 在国际申请日的当天或之后公布的在先申请或专利

“L” 可能对优先权要求构成怀疑的文件, 或为确定另一篇引用文件的公布日而引用的或者因其他特殊理由而引用的文件 (如具体说明的)

“O” 涉及口头公开、使用、展览或其他方式公开的文件

“P” 公布日先于国际申请日但迟于所要求的优先权日的文件

“T” 在申请日或优先权日之后公布, 与申请不相抵触, 但为了理解发明之理论或原理的在后文件

“X” 特别相关的文件, 单独考虑该文件, 认定要求保护的发明不是新颖的或不具有创造性

“Y” 特别相关的文件, 当该文件与另一篇或者多篇该类文件结合并且这种结合对于本领域技术人员为显而易见时, 要求保护的发明不具有创造性

“&” 同族专利的文件

国际检索实际完成的日期

2018年 8月 21日

国际检索报告邮寄日期

2018年 8月 29日

ISA/CN的名称和邮寄地址

中华人民共和国国家知识产权局 (ISA/CN)
中国北京市海淀区蓟门桥西土城路6号 100088

受权官员

杜轶

传真号 (86-10) 62019451

电话号码 86-(10)-62411635

国际检索报告
关于同族专利的信息

国际申请号

PCT/CN2018/088194

检索报告引用的专利文件			公布日 (年/月/日)	同族专利	公布日 (年/月/日)
CN	107437198	A	2017年 12月 5日	无	
CN	101493913	A	2009年 7月 29日	无	
CN	106056241	A	2016年 10月 26日	无	
CN	106469376	A	2017年 3月 1日	无	
US	2016019668	A1	2016年 1月 21日	US 9773288 B2	2017年 9月 26日
				US 2018075563 A1	2018年 3月 15日

表 PCT/ISA/210 (同族专利附件) (2015年1月)