

# 基于微服务的反洗钱系统研究

程亮<sup>1,2</sup>

1. 三亚学院, 海南 三亚 572022

2. 容淳铭院士工作站, 海南 三亚 572022

**摘 要：** 本研究旨在探讨基于微服务架构的反洗钱（AML）系统的设计与实现。随着金融科技的发展，传统反洗钱措施面临复杂性和效率的挑战。通过采用微服务架构，将反洗钱流程拆分为独立服务，增强系统灵活性与可扩展性。本研究结合 Neo4j 进行图数据库构建与分析，提升复杂金融交易模式的识别能力，同时利用 Docker 和 Kubernetes 实现微服务的容器化，确保系统的可移植性和高可用性。通过案例研究验证该架构的有效性，特别是在降低系统故障率和提升响应速度方面。最后，本文提出未来改进方向，为金融机构在反洗钱领域的数字化转型提供理论支持与实践指导。

**关 键 词：** 微服务；反洗钱；Neo4j；Docker；Kubernet

## Research on anti-money laundering system based on micro-service

Cheng Liang<sup>1,2</sup>

1. Sanya College, Sanya, Hainan 572022

2. Rong Chunming Academician Workstation, Sanya, Hainan 572022

**Abstract：** This study aims to explore the design and implementation of anti-money laundering (AML) system based on micro-service architecture. With the development of financial technology, traditional anti-money laundering measures face the challenge of complexity and efficiency. By adopting micro-service architecture, the anti-money laundering process will be split into independent services, enhance the flexibility and scalability of the system. This research combined with NEO4J to construct and analyze graph database, to improve the ability of recognizing complex financial transaction patterns, and to realize the container of micro-service by using Docker and Kubernetes, to ensure the portability and high availability of the system. The case study verifies the effectiveness of the architecture, especially in reducing the system failure rate and improving the response speed. Finally, the paper puts forward the future improvement direction for financial institutions in the field of anti-money laundering digital transformation to provide theoretical support and practical guidance.

**Keywords：** micro-services; anti-money laundering; Neo4j; Docker; Kubernet

## 引言

在全球经济一体化与金融科技快速发展的背景下，反洗钱（AML）工作正面临前所未有的挑战。洗钱活动的隐蔽性和复杂性使得传统的反洗钱措施难以有效识别和应对潜在的风险。根据国际货币基金组织（IMF）的报告，全球洗钱和恐怖融资的规模可能高达数万亿美元，这给金融机构带来了巨大的合规压力<sup>[1]</sup>。为了有效遏制洗钱活动，金融机构需要不断改进其反洗钱策略，以应对日益严峻的监管要求和复杂的交易模式。

近年来，微服务架构因其灵活性、可扩展性和高可维护性，成为现代软件开发的重要趋势。通过将反洗钱流程拆分为多个独立的微服务，金融机构能够快速响应市场变化，提高系统的适应能力和可靠性。此外，结合 Neo4j 等图数据库技术，反洗钱系统能够高效分析交易关系，揭示潜在的洗钱活动。研究表明，图数据库在识别复杂关系和模式方面具有独特优势<sup>[2]</sup>。

Docker 和 Kubernetes 等容器化技术的应用，进一步增强了微服务架构的灵活性与可移植性。通过容器化部署，金融机构可以更轻松地管理和扩展反洗钱系统，确保其在不同环境下的高可用性和一致性。相关研究表明，容器化技术能够显著提高系统的运维效率，降低管理成本<sup>[3]</sup>。

本研究将探讨如何通过微服务架构、Neo4j、Docker 和 Kubernetes 等工具，构建一个高效、灵活的反洗钱系统。通过深入分析和验证，旨在为金融机构提供切实可行的反洗钱解决方案，推动其数字化转型进程，以更好地应对复杂的金融环境和合规挑战。

## 一、微服务的反洗钱系统方案

### （一）现状分析

洗钱是一种通过复杂的金融操作将非法所得资金伪装成合法来源的行为。其手段多样，包括利用金融机构漏洞、虚假账户、分层交易、虚拟货币和跨国转账等。传统的洗钱方式通常通过现金交易或虚假企业掩盖资金流动，而现代洗钱则更依赖科技手段，如数字货币、跨境支付和网络洗钱工具，增加了反洗钱工作的难度<sup>[4]</sup>。洗钱者通过复杂操作，将大额资金分解为多个小额交易，并通过不同渠道流转，逃避金融机构的监控。

全球化和金融市场的快速发展为洗钱者提供了更广阔的操作空间，跨国洗钱活动日益增多。犯罪分子利用跨国转账和离岸金融中心，将非法资金从高风险地区转移到低风险地区，降低被追踪的风险。这种跨国洗钱方式的典型特征是在不同司法辖区内设立多层信托和空壳公司，以掩盖资金的真实来源和受益人身份。离岸金融中心和匿名公司结构进一步复杂化了洗钱模式，使监管机构难以识别资金流向和洗钱团伙的组织架构<sup>[5]</sup>。

随着虚拟货币和区块链技术的兴起，洗钱手段发生了根本性变革。比特币等虚拟货币因其匿名性和去中心化特征，逐渐成为洗钱者的首选工具。洗钱者利用虚拟货币在全球范围内快速转移资金，无需经过传统银行系统的监管。这些新兴的洗钱方式增加了金融犯罪活动的隐蔽性和复杂性，使得传统的反洗钱（AML）方法难以适应和有效应对。

尽管国际社会对反洗钱工作高度重视，现有反洗钱手段仍存在诸多不足。客户尽职调查（CDD）作为反洗钱工作的核心环节，要求金融机构在与客户建立业务关系前，对其身份和资金来源进行详细审查。然而，由于信息来源不足和客户隐私保护等问题，许多金融机构难以全面掌握客户的真实信息，导致风险评估失效<sup>[6]</sup>。可疑交易报告（STR）机制同样面临实施障碍，大量可疑交易未能及时监测和报告，主要由于金融机构在识别复杂洗钱行为时缺乏有效的分析工具。此外，传统交易监控系统依赖规则和阈值，面对快速演变的洗钱手段显得无能为力，导致大量漏报和误报<sup>[7]</sup>。

为克服这些局限性，本研究提出了一种基于微服务架构的反洗钱系统。该系统整合多种先进技术（如 Docker、Kubernetes 和 Neo4j 图数据库），以提高反洗钱工作的灵活性、可扩展性和实时监控能力。具体而言，系统通过 Kafka 消息队列对银行交易数据进行实时缓存和调度，确保数据输入的稳定性 and 系统的高并发处理能力。随后，数据被引入 Neo4j 图数据库进行结构化分析，并应用社区发现算法以识别复杂交易网络中的潜在洗钱行为<sup>[8]</sup>。

Neo4j 图数据库的引入显著提升了交易网络分析的精度。与传统关系型数据库不同，图数据库通过节点和边的复杂关系，揭示交易背后的资金流动路径，尤其在识别环状交易和多层次交易时表现优异。通过 Louvain 算法对图数据进行社区划分，能够揭示隐藏在大型交易网络中的洗钱团伙，并计算交易社区的模块度，衡量洗钱行为的风险程度。这一分析方法有效识别洗钱网络中关键节点的角色及其交易行为的异常性，为监管部门提供更精准的风险评估依据<sup>[9]</sup>。

此外，Docker 和 Kubernetes 等容器化技术的应用，为系统提供高度的灵活性和可扩展性。基于微服务架构，系统的每个功能模块（如数据接入、分析引擎和监控模块）能够独立部署和扩展，快速响应市场需求和监管环境变化。这种设计不仅提升了系统的动态调整能力，也能在洗钱模式变化时，快速部署新的分析模块，适应不断演变的洗钱策略<sup>[10]</sup>。

### （二）微服务系统设计

在当前复杂的金融环境中，有效的反洗钱（AML）系统必须快速、准确地处理大量交易数据。该流程通过整合 Kafka 消息队列、Docker、Kubernetes、Nginx 和 Neo4j 等技术，实现高效的数据处理与洗钱检测。

首先，当银行交易者执行交易时，会生成包括客户信息、交易金额、交易时间等在内的交易数据。为了确保数据的安全传输和高效处理，使用 Kafka 消息队列作为中间层。交易数据通过 API 实时采集并发送至 Kafka 进行缓存，Kafka 通过分区和副本机制确保数据的高可用性和容错性。接着，消费者服务从 Kafka 中读取数据并传输到反洗钱检测系统<sup>[11]</sup>。

反洗钱检测系统采用微服务架构，每个模块独立负责特定功能，如数据接收、处理和可疑交易检测等。每个微服务通过 Docker 容器部署，确保在不同环境中运行的一致性。Docker 提供了容器化的隔离性，简化了依赖管理。为了高效管理这些容器，系统使用 Kubernetes 进行编排。Kubernetes 根据负载自动调整容器数量，确保服务的高可用性<sup>[12]</sup>。此外，Nginx 作为反向代理和负载均衡器，分发系统请求至各个微服务，防止某个服务因负载过高而崩溃。

在数据成功输入到系统后，Neo4j 图数据库用于存储和分析数据。交易、客户和账户信息分别作为节点，节点间的关系作为边存储在图数据库中。通过复杂的关系分析，系统能够有效识别潜在的洗钱行为。图数据库的结构化查询能力使其能够快速定位复杂的交易网络，帮助发现洗钱者和欺诈者。

数据过滤与检测环节利用预设的算法和机器学习模型，分析交易数据，识别异常行为。图数据库的查询功能能够迅速揭示交易中的异常关系，帮助监管机构在第一时间定位洗钱行为。通过 Kafka、Docker、Kubernetes、Nginx 和 Neo4j 的整合，该系统具备了高效的数据处理能力，确保洗钱活动能够实时被识别和应对，为金融机构的合规工作提供强有力支持，具体洗钱监测设计框架如图 1 所示。

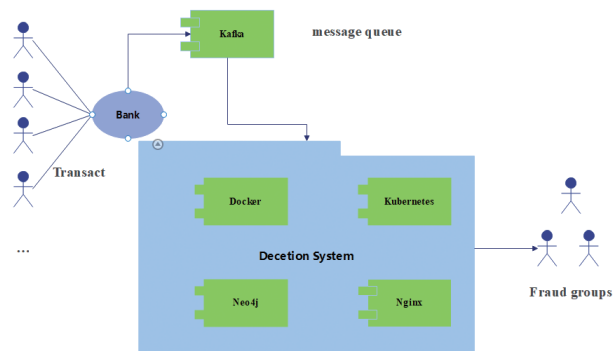


图1 洗钱检测框架

### （三）Louvain算法应用

Louvain算法是一种用于图结构数据中的社区发现算法，其目的是将图中的节点划分为若干个社区，使得社区内部的节点联系紧密，而社区之间的联系较少。该算法的核心思想是通过最大化图的模块度（Modularity），以找到具有高内聚力的子群体，即所谓的“社区”<sup>[13]</sup>。

Louvain算法广泛应用于处理图网络中的社区发现问题，例如社交网络中的群体分析、生物网络中的功能模块识别，以及金融网络中的群体行为识别。特别是在反洗钱（AML）场景中，Louvain算法能够帮助识别具有潜在关联的交易群体或客户，揭示洗钱行为背后的隐藏网络。

在反洗钱系统中，检测和识别潜在洗钱者的一个重要任务是识别金融交易网络中潜在的可疑群体和模式。金融交易通常会形成一个复杂的图网络，包括交易者、账户、资金流动等节点和边。洗钱行为往往隐藏在大规模的金融网络中，具有一定的社交性或群体性特征。

通过引入Louvain算法，我们的系统可以在金融交易网络中自动发现潜在的洗钱团伙，识别出异常密集的交易群体或不寻常的关联结构。特别是Neo4j图数据库能够有效地存储和处理这些复杂的图结构数据，而Louvain算法能够帮助我们找到其中隐藏的社区，从而揭示潜在的洗钱网络，以下为Louvain算法公式（1）。

$$Q = \frac{1}{2m} \sum_{i,j} \left[ A_{i,j} - \frac{k_i k_j}{2m} \right] \delta(c_i, c_j)$$
$$\delta(c_i, c_j) = \begin{cases} 1, & \text{when}(c_i = c_j) \\ 0, & \text{when}(c_i \neq c_j) \end{cases} \quad (1)$$

Louvain算法的模块度公式从理论上可以帮助反洗钱研究，特别是通过社区发现揭示复杂的金融交易网络中的隐藏关联，进而识别潜在的洗钱团伙或异常交易群体。具体而言，该公式在反洗钱系统中的应用主要体现在以下几个方面：

#### （1）社区发现：揭示隐藏的洗钱团伙

模块度公式的核心是通过社区发现，即在图网络中识别出内部联系紧密、外部联系稀疏的节点群体。在金融交易网络中，洗钱者往往通过大量账户和复杂交易关系进行洗钱操作，这些账户和交易行为可能构成隐藏的网络。通过模块度公式，系统能够将交易网络划分为若干社区，而洗钱者的账户往往会形成一个具有高内聚力的社区。

第一部分 $A_{ij}$ ：在反洗钱的图网络中，节点 $i$ 和 $j$ 代表交易账户，若账户之间有交易，则 $A_{ij} = 1$ ，表示实际的资金流动。该部分描述了实际的交易网络结构。

第二部分 $\frac{k_i k_j}{2m}$ ：这部分表示随机网络中账户 $i$ 和 $j$ 之间的期望连接数。通过比较实际连接数和期望值，系统可以发现哪些交易模式异常紧密，即高频交易可能构成洗钱行为。

指数函数 $\delta(c_i, c_j)$ ：如果两个账户属于同一个社区（即参与同一潜在洗钱活动），则 $\delta(c_i, c_j) = 1$ 。通过最大化这种情况的出现，系统可以将具有相似交易模式的账户聚合在一起，形成高风险社区。

在该公式的作用下，Louvain算法通过不断优化社区划分，找到具有高密度交易关系的子群体。这意味着系统可以自动发现那些看似分散的、但通过复杂交易网络联系在一起的洗钱团伙<sup>[14]</sup>。

#### （2）提高反洗钱的精度：降低误报率

反洗钱系统中常见的问题是误报率较高，因为传统规则系统通常基于阈值或单一交易行为来判断可疑行为，忽略了交易之间的复杂关联。模块度公式能够通过发现交易网络中的群体行为，找到那些看似正常的交易但可能共同参与洗钱活动的账户<sup>[15]</sup>。

#### （3）动态监控洗钱行为：跟踪洗钱网络的演变

洗钱者通常会不断改变其策略，通过不同的账户、交易渠道进行操作，以逃避监管。模块度公式不仅能在特定时间点帮助系统识别现有的洗钱网络，还可以在新的数据进入系统时，持续更新和重新划分社区。

#### （4）揭示洗钱行为的复杂结构：发现异常关联

模块度公式通过社区划分揭示隐藏的复杂交易结构，帮助识别异常行为。洗钱活动通常涉及多个银行账户、跨境交易或复杂的资金流动网络。传统的反洗钱方法可能只关注单一账户或简单的交易模式，而忽视了多个账户之间的复杂关联。

#### （5）解决核心问题：精确检测和预防洗钱

Louvain算法及其模块度公式在反洗钱中的应用，解决了识别复杂洗钱网络这一核心问题。传统的反洗钱系统往往依赖于静态规则和单一指标，难以应对越来越复杂的洗钱行为。而模块度公式能够通过社区发现，挖掘出隐藏的洗钱网络，尤其是那些通过多个账户协同操作的团伙性洗钱活动。

在我们的系统中，Louvain算法通过最大化模块度，帮助识别出社区内部高度关联的账户和交易，从而显著提升反洗钱系统的检测能力，确保能够在更复杂的交易网络中发现潜在的洗钱行为。

## 参考文献

- [1]李逸阳. 面向机构的期货开户与服务系统的设计与实现[D]. 南京大学, 2021.
- [2]牛冬梅. 中国金融机构反洗钱系统研究[M]. [2024-09-30].
- [3]陆红. 反洗钱系统研究与开发[D]. 云南大学 [2024-09-30].
- [4]廖晓雯. 风险为本的金融机构反洗钱评价体系研究——以银行业为例[J]. 金融会计, 2021, 000(012):64-71.
- [5]请求不公布姓名. 一种反洗钱预警系统. CN202211314504.1[2024-09-30].
- [6]申冠. 保险业反洗钱工作存在的问题与对策研究[D]. 山西师范大学, 2022.
- [7]张新. 我国洗钱行为的预防与治理机制研究[D]. 安徽大学, 2019.
- [8]张胜男, 张伟齐, 李宁. 商业银行反洗钱风险管理体系构建探析[J]. 甘肃金融, 2022(10):69-71.
- [9]刘文思. J银行反洗钱管理优化研究[D]. 江西财经大学, 2023.
- [10]梁敏. 商业银行反洗钱的政府监管研究[D]. 华东政法大学, 2021.
- [11]罗悦晴, 李安其, 陈嘉仪, 等. 监管科技在反洗钱监管中的应用研究——基于演化博弈视角[J]. 系统工程, 2021, 39(1):15.
- [12]施志晖, 王景斌, 黄进, 等. 基于区块链的反洗钱名单共享系统设计与研究[J]. 现代信息科技, 2020.DOI:10.19850/j.cnki.2096-4706.2020.20.043.
- [13]仲彦哲. 我国商业银行反洗钱管理系统存在的若干问题及对策研究[D]. 苏州大学, 2019.
- [14]弗雷韦尔达, 德雷亚努和翁格(2019). 反洗钱和反恐融资框架中的腐败问题. 《欧洲刑事政策与研究杂志》, 25(3), 241-258.
- [15]施耐德和温迪施鲍尔(2020). 洗钱：一些事实. 《欧洲法律与经济学杂志》, 49(1), 121-142.