

# Многоагентная платформа больших языковых моделей (LLM) для структурированного сбора анамнеза в амбулаторной помощи

**Источник:** Frontiers in Digital Health

**Оригинал:** <https://www.frontiersin.org/articles/10.3389/fdgth.2026.1882397>

LLM

NLP

амбулаторная помощь

диагностика

клинические решения

многоагентные системы

## Введение

Сбор медицинского анамнеза имеет фундаментальное значение для принятия клинических решений; однако время, отведенное на амбулаторные консультации, часто ограничено для систематического сбора информации. Данное исследование посвящено изучению возможности переноса процесса структурированного сбора анамнеза на предконсультационный этап с использованием платформы на базе больших языковых моделей (LLM), управляемой специализированными фреймворками.

## Методы

Мы разработали Symptio — концептуальную многоагентную платформу на базе LLM, которая реализует фреймворки SOCRATES, Обзора систем органов (Review of Systems) и SAMPLE в виде машиночитаемых ограничений в рамках рабочего процесса с участием человека (human-in-the-loop). Система была оценена на 100 смоделированных сценариях амбулаторного приема. Собранные анамнезы сравнивались с эталонными представлениями данных с использованием метрик структурного согласия и показателей эффективности на уровне отдельных полей.

## Результаты

Полное структурное согласие по всем трем фреймворкам было достигнуто в 87% сценариев. Согласие на уровне конкретных фреймворков составило 96% для SOCRATES, 88% для Обзора систем органов и 93% для SAMPLE. Микроусредненные значения точности (precision), полноты (recall) и F1-меры составили 99,04%, 98,54% и 98,79% соответственно. Хотя высокоуровневых ошибок выявлено не было, было зафиксировано 58 расхождений на уровне отдельных полей, включая 28 ошибок средней степени тяжести, что подтверждает необходимость врачебного контроля всех выходных данных системы.

## Обсуждение

Полученные результаты демонстрируют техническую возможность структурированного сбора анамнеза в рамках процессно-ориентированной многоагентной архитектуры LLM, управляемой специализированными фреймворками, в контролируемых условиях. Предложенный подход позволяет перенести рутинный сбор информации на предконсультационный этап, сохраняя при этом авторитет врача за счет валидации с участием человека (human-in-the-loop). Для оценки клинической безопасности, влияния на рабочий процесс и эффективности в реальных условиях требуются дополнительные исследования.

---

Перевод выполнен: 03.10.2026 | ai4med.ru

Машинный перевод. Рекомендуем сверять с оригиналом при клиническом использовании.