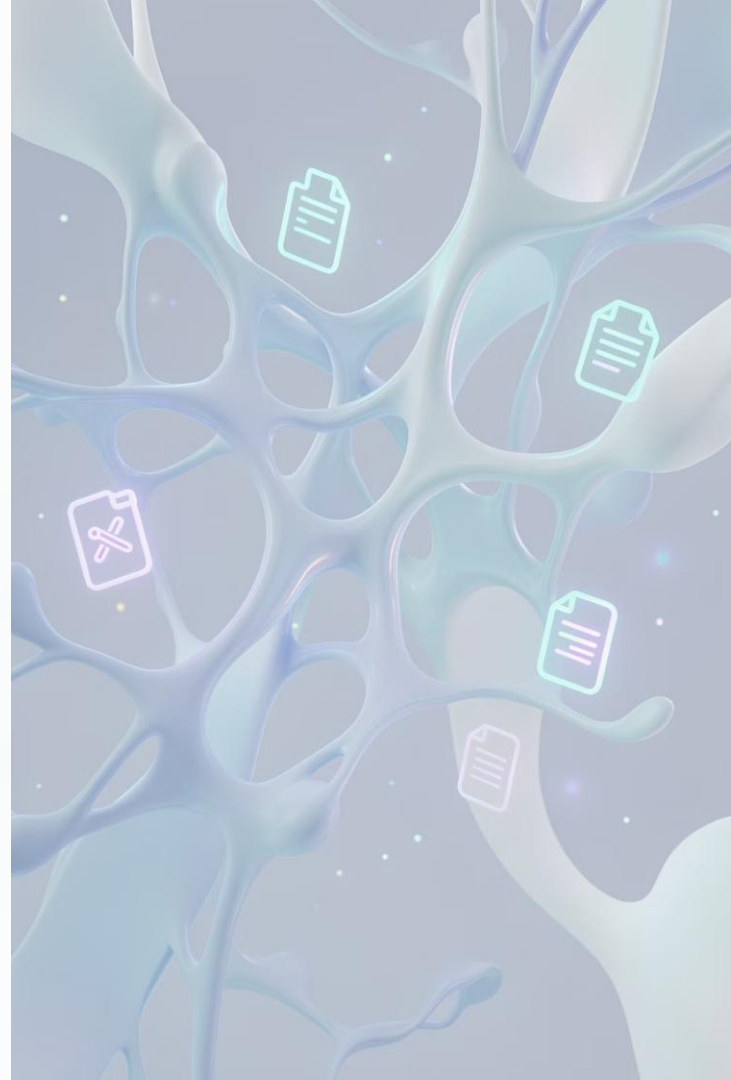


# Vizier

RAG-база знаний по документам и  
контрагентам Malibu: загрузка • обработка •  
семантический поиск • каталог поставщиков





# Боль



## Большой объём документации

Договоры, акты, счета — тысячи файлов без единой системы управления и поиска



## Потеря знаний при смене менеджеров

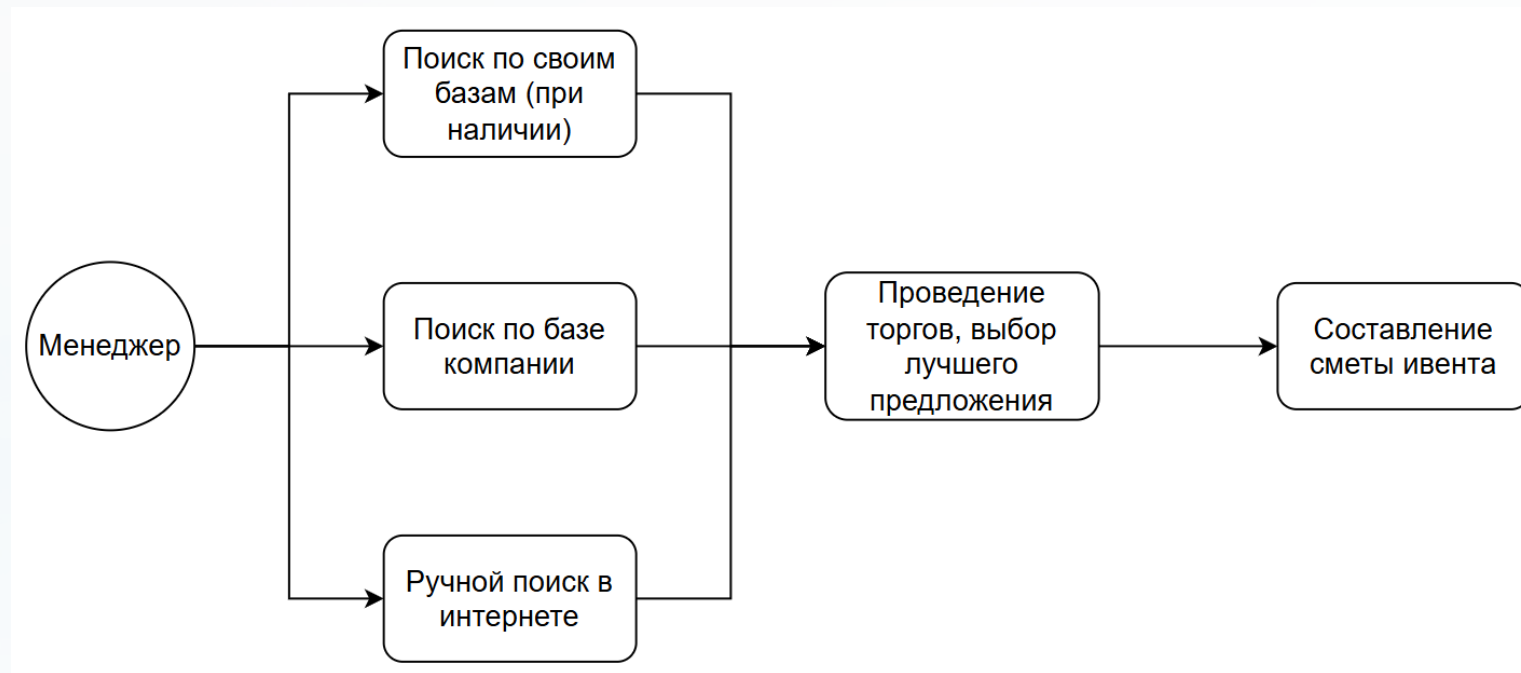
Информация о поставщиках хранится в головах сотрудников и уходит вместе с ними



## Высокие временные затраты

Поиск контрагента и нужного документа занимает до 1–2 часов в день

# AS IS



# TO BE



Единый чат-интерфейс заменяет ручной поиск — результат за секунды, а не часы. Все данные централизованы и доступны в любой момент.



БИЗНЕС-ЦЕННОСТЬ

# Результат для бизнеса

## **Снижение зависимости от менеджеров**

Знания о контрагентах зафиксированы в системе — не в головах сотрудников

## **База контрагентов внутри компании**

Все данные о поставщиках сохраняются и доступны независимо от кадровых изменений

## **Быстрая адаптация новых сотрудников**

Новый менеджер получает доступ ко всей истории и базе знаний с первого дня



ЦЕННОСТЬ ДЛЯ РАБОТНИКА

## Результат для менеджера

Экономия времени

Упрощение задач

Фокус на контрагентах

# Роль менеджера остаётся ключевой

## Менеджер

- Коммуникация и переговоры
- Работа с контрагентами
- Принятие решений
- Развитие отношений

## Vizier

- Ускоряет поиск поставщиков
- Формирует единую базу знаний
- Извлекает данные из документов
- Забирает рутину

Vizier не заменяет менеджера — он усиливает его, освобождая время для ключевой работы

Критерии сравнения	Visier	L2U InKnowledge	Teamly	NBT СКД	Citeck ECOS	NextDoc
Создание базы (индексация документов)	✓	✓	✓	✓	✓	✓
ИИ-чат как ядро интерфейса	✓	🟡	✓	✗	✗	✗
Извлечение данных из PDF (LLM)	✓	🟡	✓	✗	✗	🟡
Поиск только по внутренней базе	✓	✓	✓	✓	✓	✓
Human-in-the-Loop (HitL)	✓	✓	✓	✓	✓	✓
Срон-напоминания	✓	✗	✗	✓	🟡	✗
Связка Договор-Акт (контроль)	✓	✗	✗	✓	✓	🟡

# Модель хранения данных

## Три уровня данных

### Слой А — Факты

PostgreSQL: ИНН, даты, суммы, статусы. JSONB + RBAC для контроля доступа

### Слой В — Семантика

Qdrant contract\_summaries: эмбединги выжимок документов, глобальный семантический поиск

### Слой С — Детали

Qdrant contract\_chunks: чанки текста с привязкой к структуре, поиск внутри документа

# AI поиск: как это работает

## Что видит пользователь

### → Запрос

Пользователь формулирует задачу как обычную потребность мероприятия.

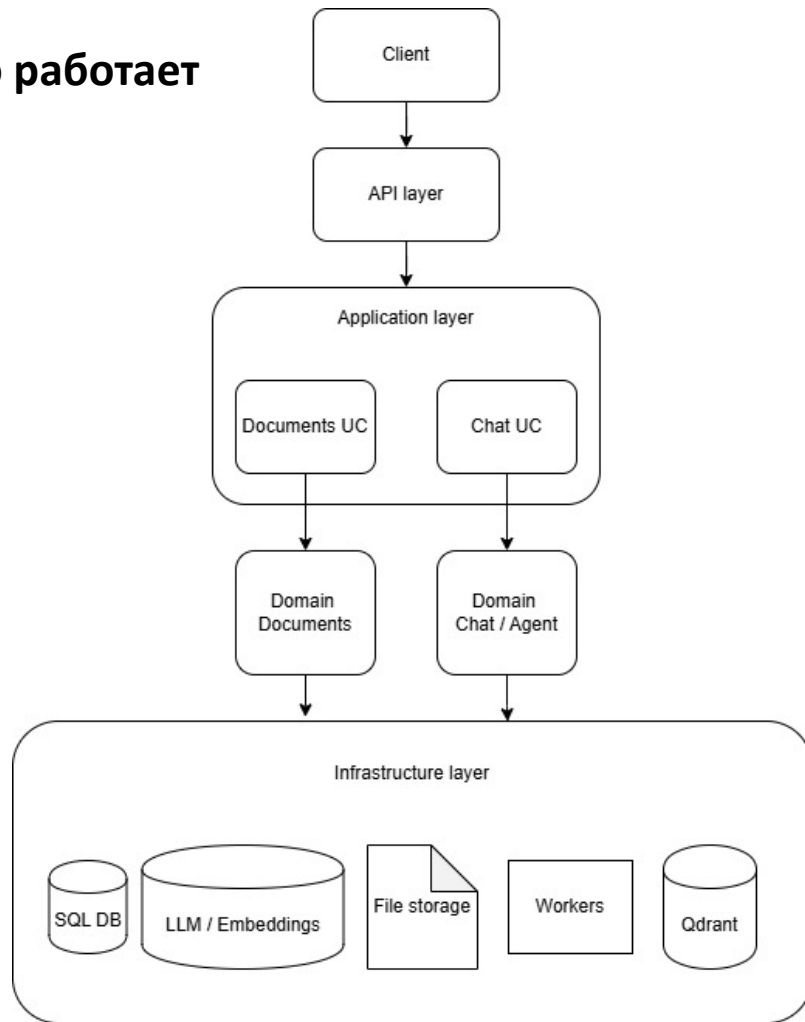
### → Ответ

Локальная LLM собирает краткий вывод и объясняет причину выбора.

### → Источники

Каждый результат привязан к документу и найденному фрагменту.

**i** Поиск возвращает ответ, подрядчиков и фрагменты-источники в одном экране. Запрос на естественном языке превращается в объяснимый shortlist.



# Цель на будущее:

Реализовать механизм полноценного диалога между менеджером и ИИ-агентом, в рамках которого агент с помощью уточняющих вопросов формирует системный промпт, определяющий его поведение, роль и задачи.





Зубарев Филипп  
Олегович — Team Lead



Жунёв Андрей  
Александрович — Developer



Коренева Екатерина  
Александровна — Analyst



Борцов Михаил Андреевич - Developer



Муратшин Борис Борисович — ML Engineer



@FILL\_MAKER