

# ТЕХНОЛОГИИ СЕМАНТИЧЕСКОГО ПОИСКА В МАССИВАХ НЕСТРУКТУРИРОВАННОЙ ИНФОРМАЦИИ

НТУУ «КПИ» НК «ИПСА»  
кафедра СП-САПР

Шумейко Юрий Дмитриевич

# ЦЕЛЬ РАБОТЫ

- Сравнительный анализ существующих моделей информационно-поисковых систем по критериям сложности реализации и релевантности полученного результата.
- Расширение базовой модели поиска возможностями семантического анализа.
- Адаптация типовой архитектуры информационно-поисковой системы к возможностям расширенной семантической модели поиска.

# МОДЕЛЬ ИНФОРМАЦИОННОГО ПОИСКА

- Способ представления документов (образы документов)
- Способ представления поисковых запросов
- Критерии релевантности документов

# МОДЕЛИ ИНФОРМАЦИОННОГО ПОИСКА

- Теоретико-множественные модели
- Алгебраические модели
- Вероятностные модели

# СРАВНИТЕЛЬНЫЕ ХАРАКТЕРИСТИКИ МОДЕЛЕЙ ИНФОРМАЦИОННОГО ПОИСКА

Характеристика	Теоретико-множественные модели	Алгебраические модели	Вероятностные модели
Способ представления документов	Множество термов (+) простота реализации	Вектор в многомерном пространстве термов (+) учет весов термов (-) не учитывается взаимозависимость термов	Множество термов без учёта частоты встречаемости терма в документе
Способ представления поискового запроса	Булевская формула (+) формальный способ задания запроса (-) сложность использования (-) все компоненты имеют	Вектор в многомерном пространстве термов (-) сложность выбора метрик в многомерном пространстве	Множество термов
Критерии релевантности документа	Если формула истинна (выполнена на документе), документ соответствует запросу (+) точность соответствия запросу (-) невозможность ранжирования по степени релевантности (-) нет учета синонимии, омонимии и т.п.	Релевантность рассчитывается как скалярное произведение векторов документа и запроса (+) простота расчета (+) широкий спектр способов классификации документов коллекции (-) расчеты массивов высокой размерности	Вероятность того, что данный документ может быть интересен пользователю. Рассчитывается на основании соотношения встречаемости термов в релевантном наборе и в остальной коллекции (-) документы, не содержащие слова запроса, не будут найдены (-) необходимость постоянного

# НЕДОСТАТКОМ МОДЕЛЕЙ ИНФОРМАЦИОННОГО ПОИСКА

При оценке релевантности текст документа рассматривается как простой набор взаимно независимых слов,  
многозначность слов, синонимия, омонимия, как правило, не учитываются

# СЕМАНТИЧЕСКИЙ ПОИСК

– вид полнотекстового информационного поиска, учитывающего смысловую нагрузку текстов документов при определении релевантности документов поисковому запросу

# УСТРАНЕНИЕ ВЫЯВЛЕННЫХ НЕДОСТАТКОВ

- Предлагается использовать векторную модель информационного поиска, расширенную семантической с применением онтологий для работы в едином поисковом механизме

# ПРЕДЛАГАЕТСЯ

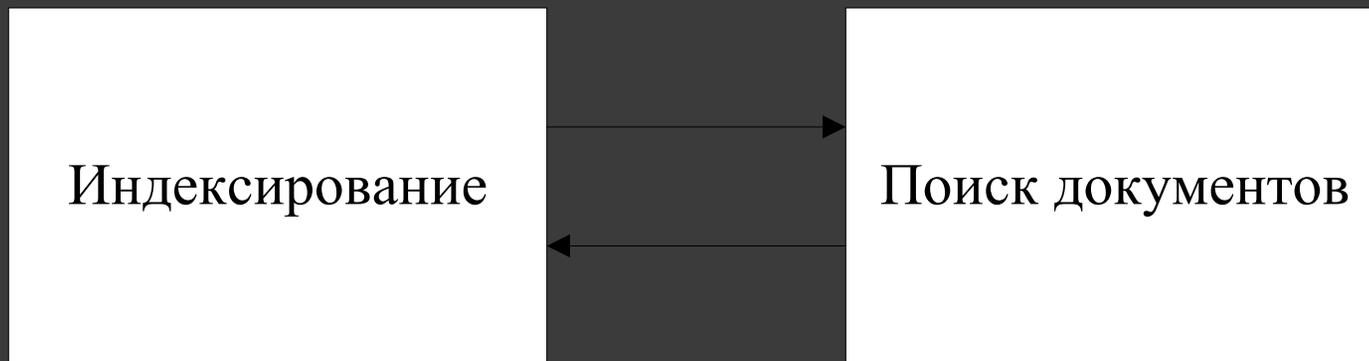
использовать онтологии предметных областей для:

- Выбор термов для представления документа
- Классификация документов коллекции
- Определение релевантности документа путём сравнения онтологий документов с онтологиями предметных областей
- Структурирование результатов
- Автоматическая генерация ответа

# ВЕКТОРНО-СЕМАНТИЧЕСКАЯ МОДЕЛЬ

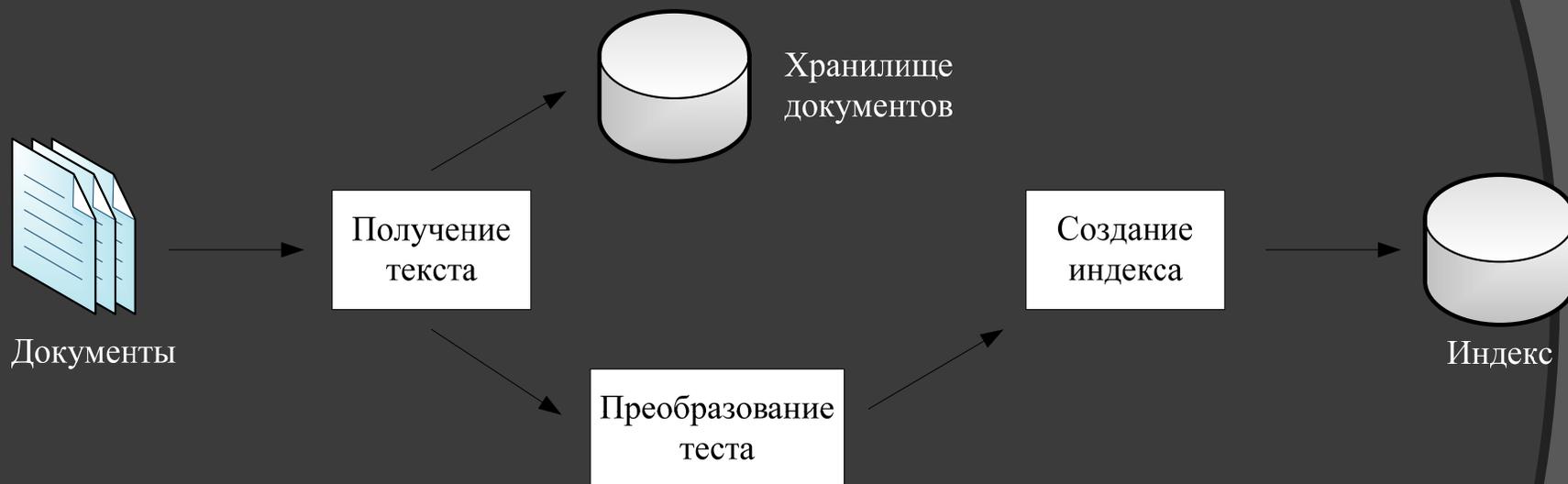
Характеристика	Векторно-семантическая модель
Способ представления документов	Вектор в многомерном пространстве термов. Поисковый образ документа в виде онтологий. (+) учет весов термов (+) учитываются взаимозависимость термов
Способ представления поискового запроса	Вектор в многомерном пространстве термов. Образ поискового запроса в виде онтологии.
Критерии релевантности документа	Релевантность определяется на основании результатов сравнения онтологий документов с онтологией предметной области.

# АРХИТЕКТУРА ПОИСКОВОЙ СИСТЕМЫ



- Индексирование
- Поиск

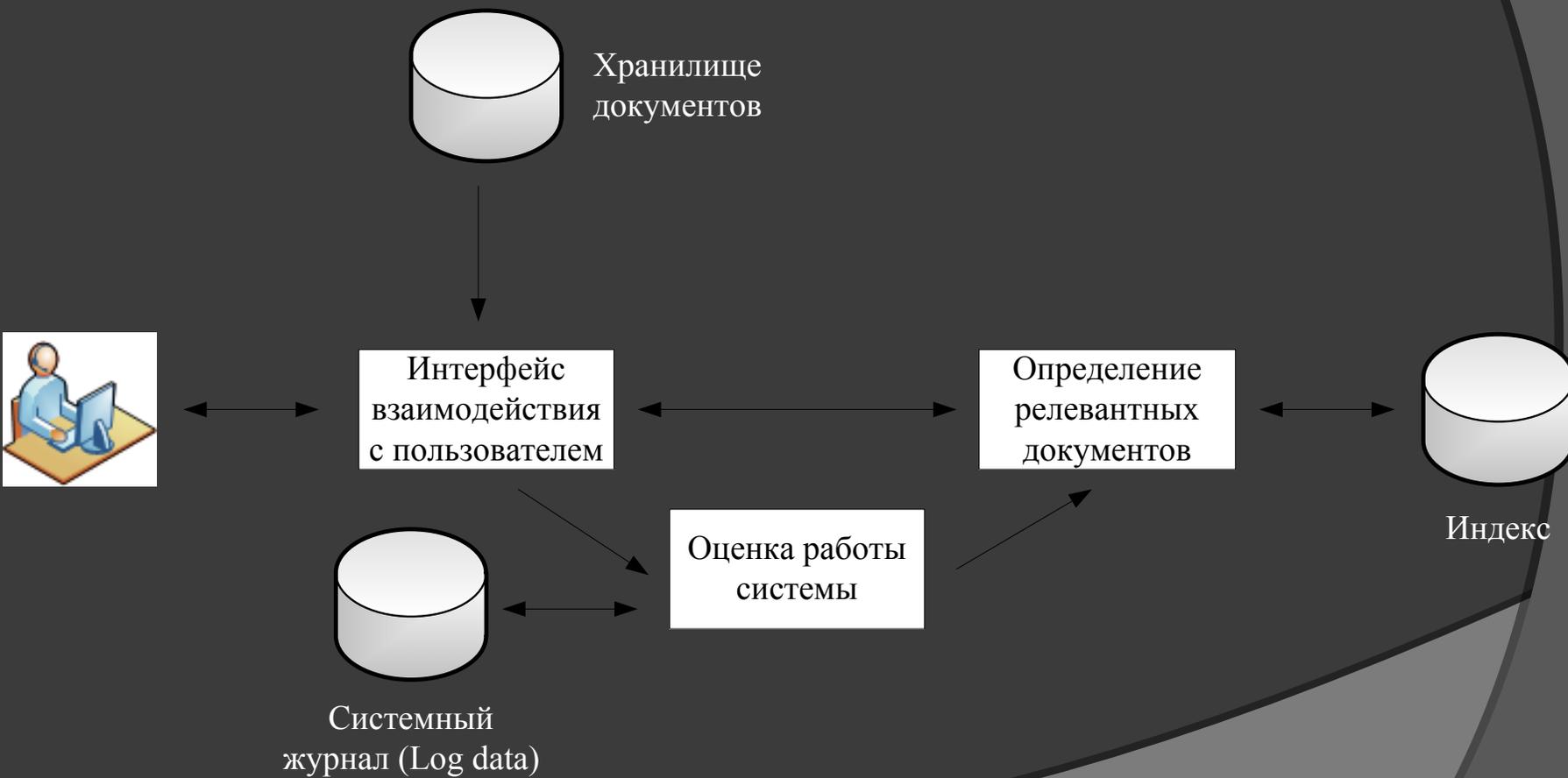
# ИНДЕКСИРОВАНИЕ



# ПРОЦЕСС ИНДЕКСИРОВАНИЯ ДОПОЛНЯЕТСЯ

- ◎ Модуль автоматического создания онтологий – построение поисковых образов документов в виде онтологий

# ПОИСК



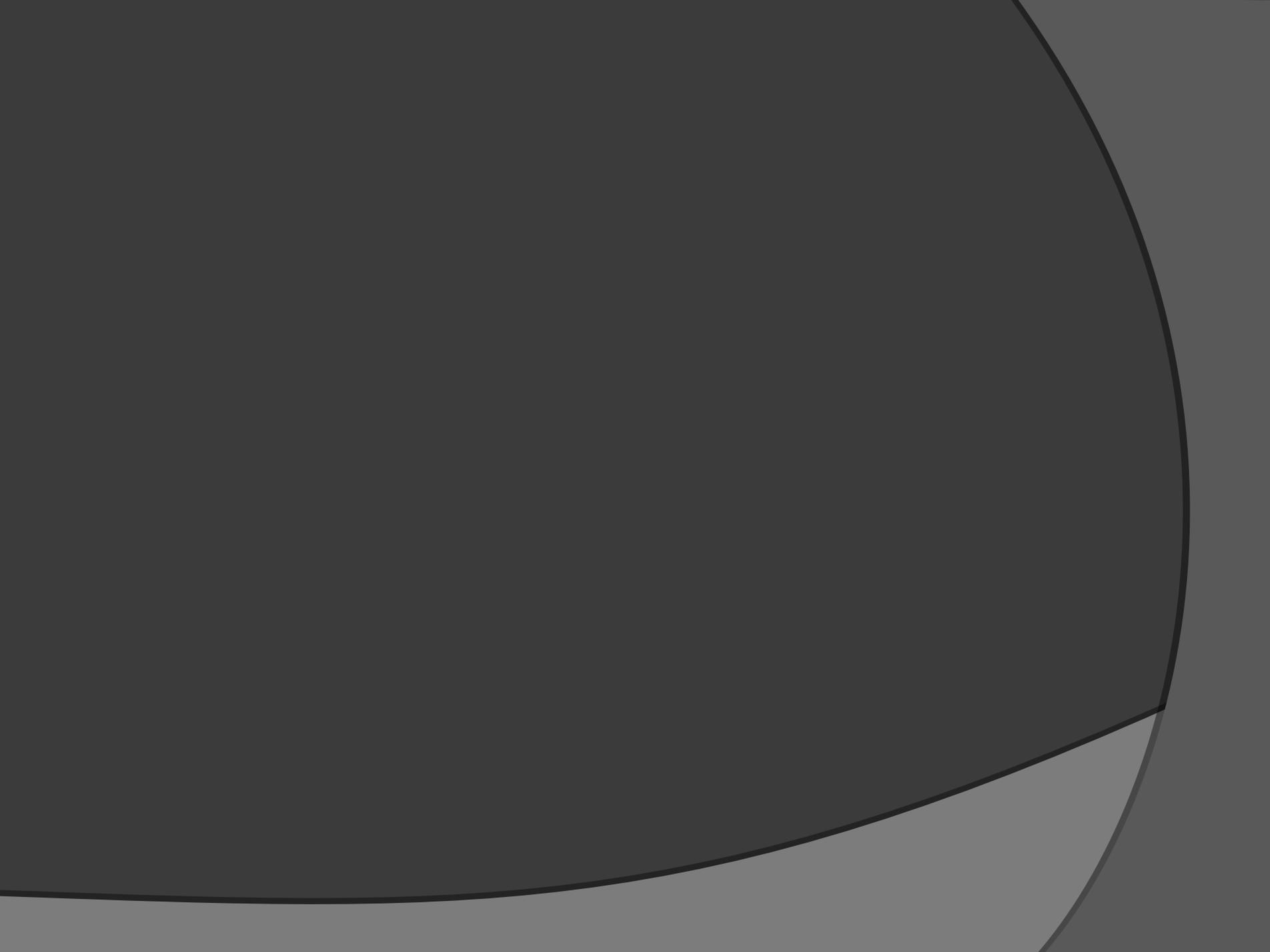
# ПРОЦЕСС ПОИСКА ДОПОЛНЯЕТСЯ

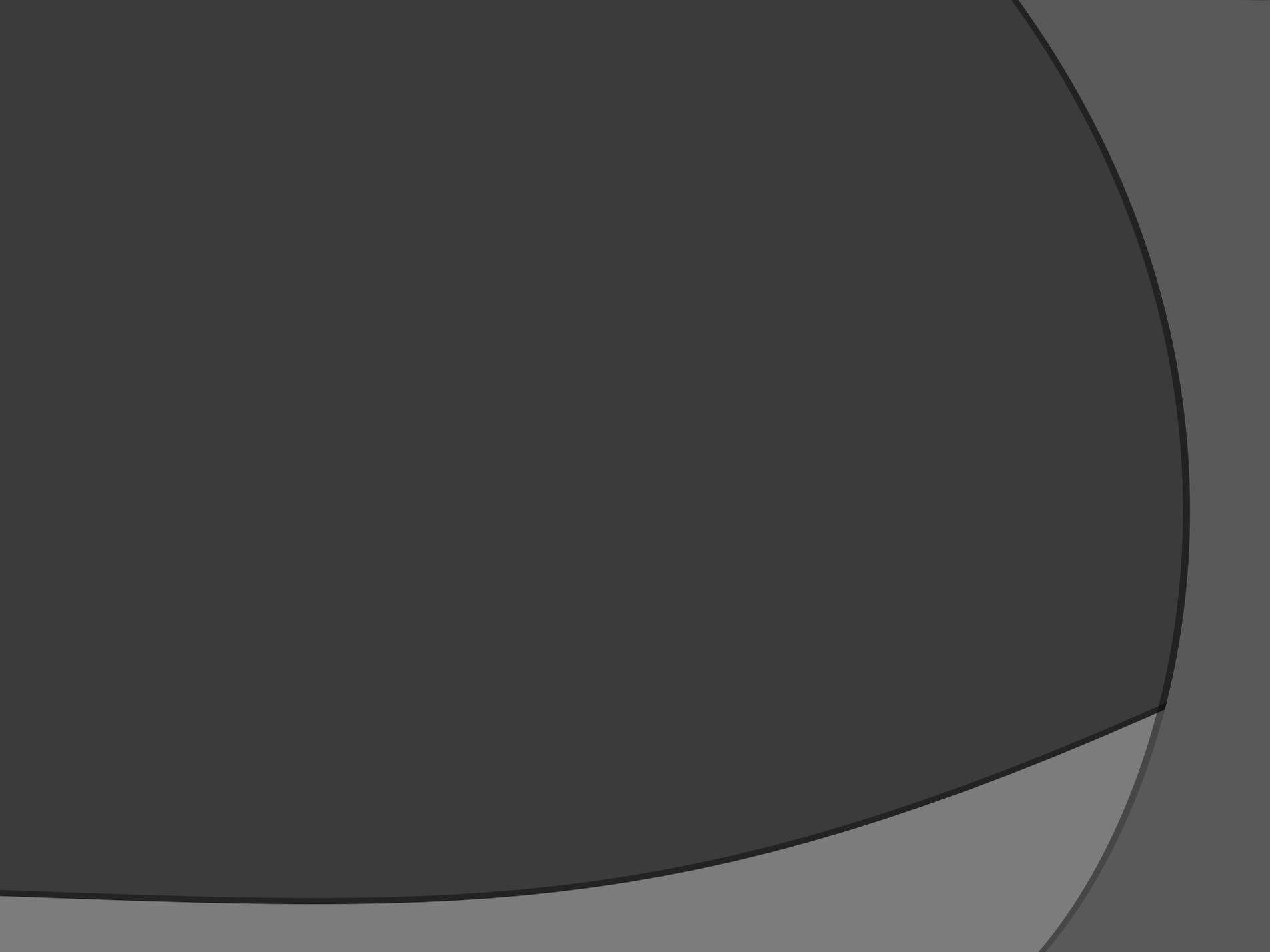
- ⦿ Модулем сравнения онтологий
- ⦿ Модулем классификации документов с применением онтологий
- ⦿ Модулем структурирования результатов поиска с применением онтологий
- ⦿ Модулем автоматической генерации ответа на поставленный вопрос

# ВЫВОДЫ

- Выполнен сравнительный анализ моделей информационно-поисковых систем по критериям сложности реализации и релевантности полученного результата.
- Векторная модель расширена семантической с использованием онтологий для работы в едином поисковом механизме
- Адаптирована типовая архитектура информационно-поисковой системы к возможностям расширенной семантической модели поиска.

**СПАСИБО ЗА  
ВНИМАНИЕ**





# ВЕКТОРНАЯ МОДЕЛЬ ПОИСКА

выбрана в силу:

- ⦿ Возможности гибкой модификации модели в виду удобства представления документов коллекции матрицей весов терм-документ
- ⦿ Широкий выбор методов оценки релевантности документов поисковому запросу

# НЕДОСТАТКИ ТЕОРЕТИКО-МНОЖЕСТВЕННЫХ МОДЕЛЕЙ

- ⦿ Крайняя жёсткость и непригодность для ранжирования найденных документов по степени релевантности, поскольку отсутствуют критерии её оценки.
- ⦿ Не будет найден документ, в котором встречаются только синонимы слова, указанного в запросе, в случае, когда само слово не встречается.
- ⦿ Сложность использования – далеко не каждый пользователь может свободно оперировать булевыми операторами при формулировке своих запросов.

# HITS

- ⦿ Алгоритм HITS обеспечивает выбор из информационного потока лучших «авторов» (первоисточников) и «посредников» (документов от которых идут ссылки цитирования).
- ⦿ Понятно, что страница является хорошим посредником, если она содержит ссылки на ценные первоисточники, и наоборот, страница является хорошим первоисточником, если она упоминается хорошими посредниками.
- ⦿ Для каждого документа рекурсивно вычисляется его значимость как первоисточника  $a_p$  и посредника  $h_p$  по формулам:
- ⦿ 
$$a_p = \sum h_q \quad h_p = \sum a_q$$

# PAGE RANK

- ⦿ В отличие от литературного индекса цитирования не все ссылки считаются равнозначными.
- ⦿ PageRank подсчитывает общий "авторитет" документа, в то время как NITS определяет "авторитет" документа для конкретной темы.
- ⦿ Вероятность того, что блуждающий в Сети пользователь перейдет на некоторую определенную Web-страницу - это ее ранг - PageRank. PageRank Web-страницы тем выше, чем больше других страниц ссылается на нее, и чем эти страницы популярнее.

# АЛГЕБРАИЧЕСКИЕ МОДЕЛИ

$$R(Q, D_j) = \cos \alpha = \frac{Q D_j}{|Q| |D_j|} = \frac{\sum_{k=1}^n w_k^Q \cdot w_k^j}{\sqrt{(\sum_{k=1}^n w_k^{Q^2}) \cdot (\sum_{k=1}^n w_k^{j^2})}} \quad (1.4)$$

Где  $R(Q, D_j)$  – мера релевантности поискового запроса  $Q$  документу  $D_j$ ;

$Q$  и  $D_j$  – вектора, представляющие соответственно поисковый запрос и рассматриваемый документ  $D_j$ ;

$n$  – количество различных термов коллекции документов;

$w_k^Q$  и  $w_k^j$  – веса термов, в векторах представляющих соответственно поисковый запрос  $Q$  и анализируемый документ  $D_j$ .

# АЛГЕБРАИЧЕСКИЕ МОДЕЛИ

– Коэффициент Дайса (Dice's coefficient)

$$R(D_i, D_j) = 2 \cdot \frac{\sum_{k=1}^n w_k^i \cdot w_k^j}{\sum_{k=1}^n w_k^i + \sum_{k=1}^n w_k^j} \quad (1.5)$$

Где  $R(D_i, D_j)$  – мера релевантности документа  $D_i$  документу  $D_j$ ;

$D_i$  и  $D_j$  – вектора, представляющие соответственно  $i$  и  $j$  документы;

$n$  – количество различных термов коллекции документов;

$w_k^i$  и  $w_k^j$  – веса термов, в векторах представляющих соответственно документ  $D_i$  и анализируемый документ  $D_j$ .

– Коэффициент Жаккара (Jaccard's coefficient)

$$R(D_i, D_j) = \frac{\sum_{k=1}^n w_k^i \cdot w_k^j}{\sum_{k=1}^n w_k^i + \sum_{k=1}^n w_k^j - \sum_{k=1}^n w_k^i \cdot w_k^j} \quad (1.6)$$