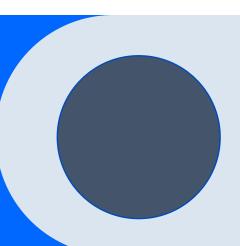
Разработка рекомендательной системы на основе ИТ-компетенций

Аширали A. Шойынбек A.A., PhD ассоц. профессор



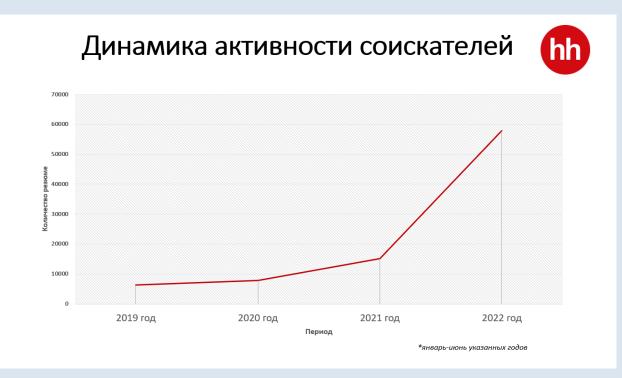


Введение

Рост ИТ-сектора в Казахстане требует более эффективных методов подбора персонала, так как спрос на специалистов превышает предложение. Необходимо разработать систему, которая сможет автоматически анализировать ИТ-компетенции кандидатов и предлагать наиболее подходящие вакансии, основываясь на этих данных. Это поможет сократить время и затраты на найм и повысит эффективность подбора персонала.

Динамика роста ИТ-сектора





Источник: https://kapital.kz/tehnology/107740/top-10-vostrebovannykh-it-spetsialistov-v-kazakhstane.html (Дата обращения: 25.05.2023)

Актуальность

Рекомендательная система является важным шагом в области улучшения процесса поиска работы и подбора персонала в ИТ-сфере. Предлагаемая система будет основываться на анализе ИТ-компетенций пользователей, включая их знания, навыки. С помощью современных методов машинного обучения и анализа данных, система будет способна предоставлять рекомендации, соответствующие профессиональным интересам и потребностям каждого пользователя.

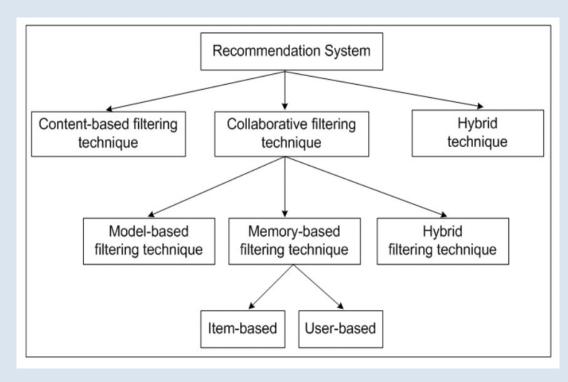
Цель диссертационного исследования

Целью настоящей магистерской диссертации заключается в разработке рекомендательной системы, основанной на ИТ-компетенциях пользователей, с целью предложения наиболее подходящих вакансий

Задачи

- 1. Анализ современных методов оценки ИТ- навыков и рекомендательных систем.
- 2. Сбор данных для обучения модели определяющей ИТ-навыки
- 3. Создание метода автоматизированного извлечения ИТ-навыков из текстовых описаний.
- 4. Проектирование и тестирование прототипа рекомендательной системы на основе ИТ-навыков.

Типы рекомендательных систем

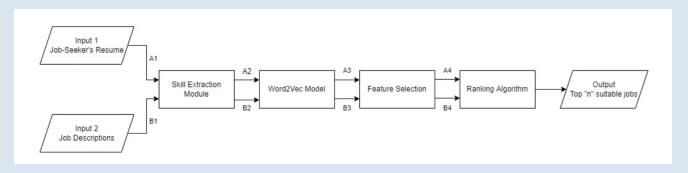


Классификация рекомендательных систем (F.O. Isinkaye et al., 2015)

Методы рекомендател ьных систем	Content- based filtering	Collaborative filtering technique	Hybrid filtering
Количество	На основе одного	Основываясь на	Комбинация
пользователей	пользователя	многих	содержания на
		пользователей,	основе и
		имеющих	совместной
		аналогичный	фильтрация
		интерес	
Преимущества	Пользовательска	Улучшение	Преодоление
	я независимость,	рекомендационной	проблемы
	Прозрачность	производительнос	холодного старта,
		ти	проблема
			разреженности
Недостатки	Ограниченное	Разреженность	Увеличение
	содержание	данных,	сложности,
	анализа, Новый	Масштабируемост	дорогостоящий в
	пользователь	Ь	реализации

Применение рекомендательных систем в подборе персонала

Методы рекомендательных систем, включая фильтрацию на основе контента, коллаборативную фильтрацию и гибридные методы, имеют различные преимущества и недостатки. Рекомендательные системы на основе текста используют комбинацию техник и служат важным инструментом в подборе персонала.



Общий процесс рекомендательной системы (Kara A. et al., 2023).

Подходы для определения ИТ-компетенций

Метод/Подход	Описание
Анализ вакансий и требований к навыкам	Анализ текстов вакансий и требований к навыкам работодателей с помощью алгоритмов обработки естественного языка и методов машинного обучения.
Анализ профилей и резюме	Обработка профилей и резюме соискателей с использованием алгоритмов обработки естественного языка. Анализ ключевых слов и навыков для определения наличия и уровня ИТ-компетенций у соискателей.
Опросы и анкетирование	Проведение опросов и анкетирования среди ИТ-специалистов и работодателей для определения необходимых ИТ-компетенций и их уровней.
Экспертные оценки	Экспертные оценки со стороны ИТ-экспертов, таких как руководители проектов, менеджеры или преподаватели.

Сравнение моделей для выявления сущностей

Модель	Основа	Преимущества	Недостатки
spaCy NER	Rule-based, CNN	Легкая и быстрая; хорошо подходит для английского языка; возможность дообучения и настройки	Может быть менее точной для некоторых языков и доменов
BERT	Transformers	Высокая точность и обобщающая способность; множество предобученных моделей; многоязычность	Требует больших вычислительных мощностей и памяти; может быть медленным при инференсе
GPT-2, GPT-3	Transformers	Высокая точность; хорошо работает с контекстом; многоязычность	Требует больших вычислительных мощностей и памяти; может быть медленным при инференсе; ограниченный доступ к GPT-3
RoBERTa	Transformers	Очень высокая точность; основана на BERT; больше данных для обучения; многоязычность	Требует больших вычислительных мощностей и памяти; может быть медленным при инференсе
Stanza (Stanford NLP)	RNN, LSTM	Хорошая точность; поддержка множества языков; модульность	Может быть медленным при инференсе; требует больших вычислительных мощностей и памяти

Выбранные инструменты для анализа





















Процесс рекомендательной системы



10

Сбор данных

Набор данных состоит из 3 310 ИТ вакансии от компании с сайта https://career.habr.com/ и содержит следующие столбцы:

title: Заголовок / название вакансии company: Компания – Работодатель requirements: Требования вакансии description: Описание вакансии

time: Дата вакансии

salary_min: Минимальная вилка ЗП

salary_max: Максимальная вилка ЗП

salary_currency: Валюта ЗП

	title	company	requirements	description	time	salary_min	salary_max	salary_currency
0	Главный эксперт кибербезопасности	Магнит	['Инженер по безопасности', 'Ведущий (Lead)',	Стек технологий: cloud: mail,yandex,sber,azure	03.05.2023	NaN	NaN	NaN
1	РНР программист (Bitrix фреймворк, удаленно)	Ньютон Технологии	['Фулстек разработчик', 'Средний (Middle)', 'Н	ООО «Ньютон Технологии» — продуктовая ІТ-комп	28.04.2023	NaN	NaN	NaN
2	Администратор приложений (Atlassian JIRA и Con	СберКорус	['Системный администратор', 'Младший (Junior)'	СБЕР КОРУС - IT-компания, разработчик и провай	06.05.2023	100000.0	140000.0	₽
3	Администратор БД PostgreSQL	ИНГОССТРАХ	['Администратор баз данных', 'PostgreSQL', 'DB	Обязанности:\nПолный спектр задач DBA:\nУстано	21.04.2023	NaN	NaN	NaN
4	Системный инженер	Rambler&Co	['Системный администратор', 'Средний (Middle)'	омандеRambler&Co занимает первое место среди м	11.05.2023	NaN	NaN	NaN
3305	Системный аналитик	TINKOFF	['Системный аналитик', 'SQL', 'REST', 'Apache	Тинькофф Банк— это один из самых успешных и г	10.05.2023	NaN	NaN	NaN
3306	Бизнес-архитектор [Governance]	МТС	['Архитектор программного обеспечения', 'Ведущ	МТС – это мультисервисная цифровая экосистема	11.05.2023	NaN	NaN	NaN
3307	PHP Backend разработчик	Andagar	['Бэкенд разработчик', 'Средний (Middle)', 'РН	омандеВ компанию разработчик электронной торго	03.05.2023	NaN	NaN	NaN

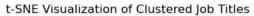
Обучение NER модели

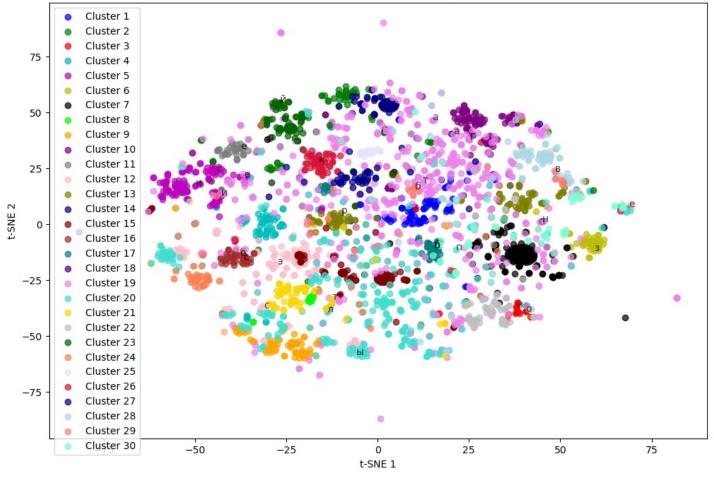
Обучение модели включало подачу обучающих примеров на вход модели, которая пыталась выявить общие закономерности и характеристики, связанные с ИТ-навыками, чтобы эффективно классифицировать их в тексте.

Для тренировочного набора данных был создан набор кортежей из 107 тренировочных данных следующего вида:

```
("Хорошие знания PHP, Laravel и Node.js", {"entities": [(15, 18, "IT-SKILL"), (20, 27, "IT-SKILL"), (30, 37, "IT-SKILL")]})
```

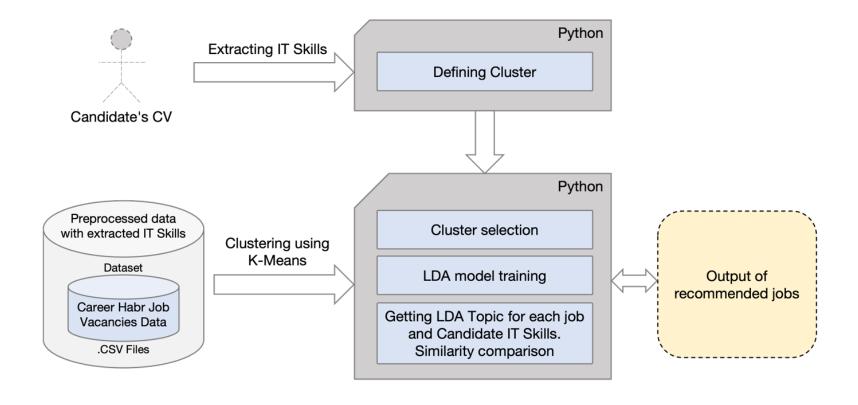
Кластеризация ИТвакансии



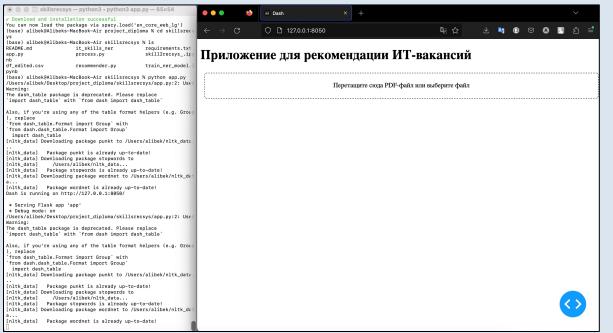


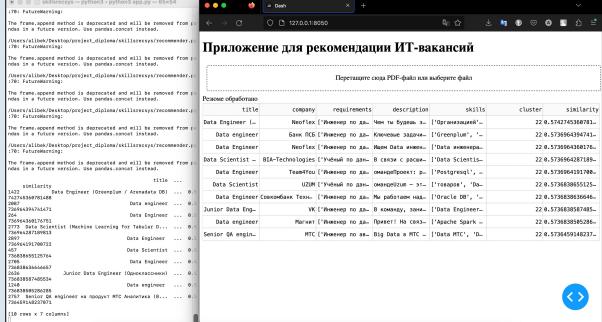
Дизайн рекомендательной системы





Развертывание вебприложения





Результаты рекомендательной системы

Кандидат	Precision	Recall	F1	Coverage	
1	0.4	0.57	0.47	1.42	
2	0.6	0.66	0.63	1.11	
3	0.5	0.71	0.58	1.42	
4	0.4	0.57	0.47	1.42	
5	0.2	0.25	0.22	1.25	
Средний результат	0.42	0.552	0.474	1.324	

$$Coverage = \frac{n}{N} \cdot 100$$

N =количество рекомендуемых элементов N =количество элементов в списке

Дальнейшие исследования

Для дальнейшего улучшения системы рекомендаций возможно проведение следующих дополнительных исследований:

- 1. Расширение модуля NER для учета уровня владения знаниями и технологиями ИТ-компетенций.
- Анализ взаимодействий между соискателями и вакансиями для улучшения персонализации рекомендаций.
- Использование дополнительных мер оценки качества, таких как перплексия или когерентность тем, для настройки LDA модели.
- 4. Улучшение интерфейса системы и увеличение удобства использования для пользователей.

Спасибо за внимание!

Ссылка на репозитории с проектом: https://github.com/alibekashirali/skillsrecsys



Обучение NER модели

Programming	Database	Web Development	Network	Data analyze	Security	Management	Cloud	DevOps
		_						
Programming Paradigms	Types of Databases	Front-end Development	Network topology	Data Analysis Methods	Access control	Management Concep	Cloud Computing Services	Continuous Inte
Imperative Programming	Relational Databases	HTML	Bus topology	Descriptive Statistics	Authentication	Strategic Planning	Infrastructure as a Service (IaaS)	Jenkins
Object-Oriented Programming	Non-Relational Databases	CSS	Star topology	Inferential Statistics	Authorization	Project Management	Platform as a Service (PaaS)	CircleCI
Functional Programming	Document-Oriented Databases	JavaScript	Ring topology	Exploratory Data Analys	iPassword policies	Change Management	Software as a Service (SaaS)	Travis CI
Declarative Programming	Key-Value Stores	React.js	Mesh topology	Time Series Analysis	Single sign-on (SSO)	Risk Management	Function as a Service (FaaS)	GitLab CI
Event-Driven Programming	Graph Databases	Angular.js	Tree topology	Machine Learning	Two-factor authentication (2FA	Quality Management	Backend as a Service (BaaS)	AWS CodePipeli
Procedural Programming	Column-Family Stores	Vue.js	Hybrid topology	Deep Learning			Disaster Recovery as a Service (Azure DevOps
				Natural Language Proces	Cryptography	Leadership	Security as a Service (SECaaS)	
Programming Languages	Database Management Systems	Back-end Development	Network devices	Predictive Modeling	Encryption	Decision Making	Database as a Service (DBaaS)	Configuration M
Java	MySQL	Node.js	Router	Data Mining	Decryption	Communication		Puppet
Python	PostgreSQL	Python	Switch		Hashing		Cloud Deployment Models	Chef
C++	Microsoft SQL Server	Ruby on Rails	Hub	Data Types	Digital signatures	Project Management	Public Cloud	Ansible
JavaScript	Oracle Database	PHP	Repeater	Structured Data	Public key infrastructure (PKI)	Work Breakdown Stru	Private Cloud	SaltStack
Ruby	MongoDB	Django	Gateway	Unstructured Data		Gantt Chart	Hybrid Cloud	
PHP	Cassandra	Flask	Bridge	Semi-Structured Data	Network security	Critical Path Method (Community Cloud	Containerization
Swift	Redis	Laravel	Access point	Time Series Data	Firewalls	Agile Methodology	-	Docker
Kotlin	Neo4j	ASP.NET		Spatial Data	Intrusion detection and prevent	Waterfall Methodolog	Cloud Providers	Kubernetes
TypeScript	Apache HBase		Network protocols		Virtual private networks (VPNs	Scrum	Amazon Web Services (AWS)	OpenShift
Go		Web Technologies	TCP/IP	Data Storage	Denial of service (DoS) protect	iKanban	Microsoft Azure	_
Rust	Database Operations	AJAX	HTTP	Relational Databases	Penetration testing	Lean Six Sigma	Google Cloud Platform (GCP)	Infrastructure a
Dart	Create	JSON	FTP	Non-Relational Database	s	Earned Value Manager	IBM Cloud	Terraform
	Read	XML	DNS	Data Warehouses	Application security		Oracle Cloud	CloudFormation
Coding Concepts	Update	REST	DHCP	Data Lakes	Secure coding practices	IT Service Managem	Alibaba Cloud	Ansible
Algorithms	Delete	SOAP	SMTP	Big Data Storage	Web application firewalls (WA	Incident Management	DigitalOcean	
Data Structures	Indexing	GraphQL	POP3		Code review	Problem Management		Monitoring and
Control Flow	Transactions		IMAP	Data Manipulation	Dynamic application security to		Cloud Security	Nagios
Error Handling	Backup and Recovery	Web Design	SNMP	Data Cleaning	Static application security testing	Service Level Manage	Identity and Access Managemen	Prometheus
Memory Management	Data Migration	UI/UX design	SSH	Data Preprocessing		Availability Managem		Grafana
Input/Output Operations		Responsive design	Telnet	Feature Engineering	Cloud security	Capacity Management	Data Security	ELK Stack (Elast
Regular Expressions	Data Modeling	Adobe Photoshop			Identity and access managemen			
Recursion	Entity-Relationship Model		Network security	Data Aggregation	Virtual private clouds (VPCs)		Encryption	Version Control
Unit Testing	Relational Model	Sketch	Firewall	Data Visualization	Data encryption at rest and in t	IT Financial Manage	Vulnerability Management	Git
Debugging	Object-Oriented Model		VPN		Incident response planning	Budgeting	Incident Response	GitHub
-2 -2	Document Model	Web Security	SSL/TLS	Tools		Cost Accounting	•	Bitbucket
Integrated Development Environments (IDEs)	Graph Model	HTTPS	IDS/IPS	Programming Languages	Physical security	Asset Management	Cloud Computing Architecture	eGitLab
Visual Studio Code		SSL/TLS	Access control	Data Analytics Tools (Ta	Building access control	Financial Reporting	Cloud Native Architecture	
IntelliJ IDEA	Database Design	OWASP	Encryption	Data Science Platforms (lVideo surveillance	ROI Analysis	Microservices Architecture	Collaboration
Eclipse	Normalization	Authentication	Authentication	Cloud-Based Analytics P	Security guards	•	Serverless Architecture	Slack

Обучение NER модели

```
TRAIN_DATA = [
("Хорошие знания PHP, Laravel и Node.js", {"entities": [(15, 18, "IT-SKILL"), (20, 27, "IT-SKILL"), (30, 37, "IT-SKILL")]}),
("Знания SQL (PostgreSQL), CI/CD, Docker, kubernetes;", {"entities": [(7, 10, "IT-SKILL"), (12, 22, "IT-SKILL"), (25, 30, "IT-SKILL"), (32, 38, "IT-SKILL")
("Понимание restapi, OpenAPI (например swagger), kafka;", {"entities": [(10, 17, "IT-SKILL"),(19, 26, "IT-SKILL"),(37, 44, "IT-SKILL"),(47, 52, "IT-SKILL")
("Опыт администрирования Linux;", {"entities": [(23, 28, "IT-SKILL")]}),
("Опыт работы c Git", {"entities": [(14, 17, "IT-SKILL")]}),
("Плюсом будет знание Go и/или Q#", {"entities": [(20, 22, "IT-SKILL"),(29, 31, "IT-SKILL")]}),
("Умение писать понятный код с комментированием и применением ключевых стандартов, рефакторинг при необходимости;", {"entities": [(81, 92, "IT-SKILL")]})
("Ответственность, самоорганизованность, коммуникабельность.", {"entities": [(17, 37, "IT-SKILL"),(39, 57, "IT-SKILL")]}),
("Знакомство с различными видами тестирования;", {"entities": [(31, 43, "IT-SKILL")]}),
("Трекинговые системы Jira, ClickUp, etc;", {"entities": [(20, 24, "IT-SKILL"),(26, 33, "IT-SKILL")]}),
("Базовые навыки работы c DevTool, Postman;", {"entities": [(24, 31, "IT-SKILL"),(33, 40, "IT-SKILL")]}),
("Понимание HTML, CSS;", {"entities": [(10, 14, "IT-SKILL"),(16, 19, "IT-SKILL")]}),
("Знание техник тест-дизайна;", {"entities": [(14, 25, "IT-SKILL")]}),
("Уверенное знание Postman, Insomnia;", {"entities": [(17, 24, "IT-SKILL"), (26, 34, "IT-SKILL")]}),
("Базовое знание SQL;", {"entities": [(15, 18, "IT-SKILL")]}),
("Понимание SOAP, REST;", {"entities": [(10, 14, "IT-SKILL"), (16, 20, "IT-SKILL")]}),
("Понимание клиент-серверной архитектуры.", {"entities": [(10, 38, "IT-SKILL")]}),
("I'm proficient in HTML, CSS, and JavaScript for web development.", {"entities": [(18, 22, "IT-SKILL"), (24, 27, "IT-SKILL"), (33, 43, "IT-SKILL"), (48,
("Developed applications using React, Angular, and Vue.js.", {"entities": [(29, 34, "IT-SKILL"), (36, 43, "IT-SKILL"), (49, 55, "IT-SKILL")]}),
("Built RESTful APIs with Node.js and Express.js.", {"entities": [(6, 18, "IT-SKILL"), (24, 31, "IT-SKILL"), (36, 46, "IT-SKILL")]}),
("Extensive experience with Ruby on Rails and Django.", {"entities": [(26, 39, "IT-SKILL"), (44, 50, "IT-SKILL")]}),
("Implemented machine learning models using TensorFlow and Keras.", {"entities": [(12, 28, "IT-SKILL"), (42, 52, "IT-SKILL"), (57, 62, "IT-SKILL")]}),
("Used R for data analysis and Python for data visualization.", {"entities": [(5, 6, "IT-SKILL"), (11, 24, "IT-SKILL"), (29, 35, "IT-SKILL"), (40, 58, "I
("Worked with database management systems like MySQL and PostgreSQL.", {"entities": [(45, 50, "IT-SKILL"), (55, 65, "IT-SKILL")]}),
("Experienced in cloud technologies such as AWS, Azure, and Google Cloud Platform.", {"entities": [(15, 20, "IT-SKILL"), (42, 45, "IT-SKILL"), (47, 52, "
("Implemented cybersecurity measures, including penetration testing and security audits.", {"entities": [(12, 34, "IT-SKILL"), (46, 65, "IT-SKILL"), (70,
("Managed Linux servers and wrote shell scripts for automation.", {"entities": [(8, 13, "IT-SKILL"), (14, 21, "IT-SKILL"), (32, 37, "IT-SKILL"), (38, 45,
("Applied Agile methodologies like Scrum and Kanban for project management.", {"entities": [(8, 13, "IT-SKILL"), (33, 38, "IT-SKILL"), (43, 49, "IT-SKILL")
```

Процесс LDA обучения и подсчета близости

