

НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ БІОРЕСУРСІВ
І ПРИРОДОКОРИСТУВАННЯ УКРАЇНИ
НУБІП України
Факультет інформаційних технологій

УДК 004.8:629.7
«ПОГОДЖЕНО»
Декан факультету

«ДОКУСКАСТЬСЯ ДО ЗАХИСТУ»
Завідувач кафедри комп'ютерних наук

інформаційних технологій

Глазунова О.Г., д.п.н., професор Болуб Б.Л., к.т.н., доцент
НУБІП України 2022 р. 2022 р.

МАГІСТЕРСЬКА КВАЛІФІКАЦІЙНА РОБОТА

на тему: «Інтелектуальна система формування пропозицій щодо використання
дронів»
Спеціальність: 122 «Комп'ютерні науки»

Освітня програма: «Інформаційні управляючі системи та технології»

(назва)
Орієнтація освітньої програми: освітньо-професійна
Гарант освітньої програми
к.ен., доцент Густера О.М.

Керівник магістерської кваліфікаційної роботи

ст. викладач
Виконав
НУБІП України

Панкрат'єв В.О.

Анссеев А.О.

НУБІП України
Київ-2022

НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ БІОРЕСУРСІВ
І ПРИРОДОКОРИСТУВАННЯ УКРАЇНИ

Факультет інформаційних технологій

ЗАТВЕРДЖУЮ

Завідувач кафедри комп'ютерних наук

НУБІП України

ЗАВДАННЯ

ДО ВИКОНАННЯ МАГІСТЕРСЬКОЇ КВАЛІФІКАЦІЙНОЇ РОБОТИ

СТУДЕНТУ

Ансєєву Андрію Олександровичу
(прізвище, ім'я, по батькові)

Спеціальність: 122 «Комп'ютерні науки»

Освітня програма: «Інформаційні управлюючі системи та технології»

Орієнтація освітньої програми: освітньо-професійна

Тема магістерської кваліфікаційної роботи: «Інтелектуальна система

формування пропозицій щодо використання дронів» затверджена наказом
ректора НУБІП України від “01” листопада 2021 р. №1862 «С»

Термін подання завершеної роботи на кафедру 27 жовтня 2022 р.

Вихідні дані до магістерської кваліфікаційної роботи:

1. Дані про дрони та їх характеристики.

2. Дані про вибір дронів користувачами.

Перелік питань, що підлягають дослідженню:

1. Аналіз предметної області.

2. Дослідження технології OLAP.

3. Формування системи.

4. Дослідження інструментів технології Data Mining.

5. Розробка алгоритмів аналізу даних.

6. Дослідження отриманих результатів.

Дата видачі завдання “01” листопада 2021 р.

Керівник магістерської кваліфікаційної роботи

(підпис)

Панкрат'єв В.О.

(прізвище та ініціали)

Завдання прийняв до виконання

(підпис)

Ансєєв А.О.

(прізвище та ініціали)

НУБІП України

ЗМІСТ

ПЕРЕЛІК УМОВНИХ ПОЗНАЧЕНЬ	5
ВСТУП	6

1 АНАЛІЗ ПОСТАНОВКИ ЗАВДАННЯ ТА ПРЕДМЕТНОЇ ОБЛАСТІ 9

НУБІП України

1.1 Постановка завдання	9
1.2 Огляд існуючих рішень	9

1.3 Формування системи..... 11

2 МОДЕЛЮВАННЯ СИСТЕМИ..... 12

НУБІП України

2.1 Моделювання предметної області	12
2.2 Архітектура ІС	13

2.3 Діаграма послідовності

2.4 Загальні поняття з напрямку OLAP-технології

2.5 Загальні поняття технології Data Mining

2.6 Огляд інструментарію для реалізації задач Data Mining..... 19

2.7 Вибір інструментарію для створення програмного забезпечення..... 20

НУБІП України

3 РОЗРОБКА СИСТЕМИ	22
3.1 Структура БД системи аналізу використання дронів	22

3.2 Структура сховища даних..... 23

3.3 Побудова розгорнутого куба аналізу роботи системи

3.4 Реалізація отримання даних за допомогою Data Flow

3.5 Побудова звітності в середовищі VI..... 31

3.6 Розрахунок КРІ..... 34

3.7 Структура джерела інформації для проведення інтелектуального

аналізу

3.8 Використання алгоритмів Data Mining	38
4 РЕЗУЛЬТАТИ ДОСЛІДЖЕННЯ	56
4.1 Вимоги до апаратного та програмного забезпечення	56
4.2 Тестування системи.....	56
4.3 Висновки використання OLAP-технології.....	60
4.4 Висновки використання технології Data Mining	60
ВИСНОВКИ.....	61
СПИСОК ВИКОРИСТАНИХ ДЖЕРЕЛ.....	62

НУБІП України

НУБІП України

НУБІП України

НУБІП України

НЕРЕДІКТУМІВНИХ ПОЗНАЧЕНЬ

НУБІП України

ІС – інтелектуальна система.

СД – сховище даних.

СУБД – система управління базами даних.

БД – база даних.

ВІ – інтелектуальний аналіз даних.

КПІ – ключовий показник ефективності.

OLAP – online analytical processing.

Data Mining – інтелектуальний аналіз даних.

Analysis Services – служба аналізу

НУБІП України

НУБІЙ України

ВСТУП

Актуальність теми. Багатороторні безпілотні літальні апарати, які не так давно використовували лише військові і вчені, щільно увійшли в наше сучасне життя.

Дрони доставляють їжу і покупки, допомагають гасити пожежі, беруть участь в гонках і змаганнях, знімають відео-репортажі і просто дозволяють цікаво проводити час з друзями [1].

Компактні безпілотні пристрій сьогодні без проблем можна купити в магазинах техніки. Дрони все більше займають місце у нашому житті.

Нажаль, зараз дрони в Україні використовують лише військові для виконання різних бойових завдань. Літальні апарати стали невід'ємною частиною сучасної війни, вони виконують різноманітний спектр задач, а саме наведення на ворожу ціль, корегування артилерії, моніторинг секторів противника, за допомогою можливості кріплення боєприпасів та

дистанційного керування можливе дистанційне та безнечне ураження ворога.

Незважаючи на те, що спочатку дрони розроблялися у військових цілях, зараз вони застосовуються в розвідувальних операціях і є активними

учасниками бойових дій, дрони активно використовуються і в мирних цілях [2].

Найбільшу популярність придбали квадрокоптери. Мобільні дрони часто оснащені відеокамерою, тому активно використовуються пошуковими і рятувальними командами, спецслужбами і поліцією, а також при зйомці документальних і художніх фільмів. Завдяки технологіям Bluetooth і Wi-Fi літальні апарати, перебуваючи в десятках і сотнях метрів від пілота, можуть підніматися на велику висоту для фото- та відеозйомки або огляду недоступних для людини околиць[3].

Дрони забезпечують бездротовим інтернетом уздовж доріг, залізничних шляхів. Також варто звернути увагу на використання дронів у сільському господарстві: дрони роблять знімки з висоти, моніторять поля,

створюють 3D-карти, сіють насіння, вносять добрива і хімікати, контролюють посіви [4].

Україна знаходиться в десятці виробників безпілотних літальних апаратів. В останні роки відбувалось різке збільшення популярності дронів.

Гарні знімки з повітря, нові локації для зйомок – усе це зробило дронів необхідними.

Незважаючи на можливості літаючих апаратів, необхідно знати як точно вибрати дрон. Спершу необхідно сформувати мету застосування безпілотника, адже після цього напряму змінюються характеристики, ціна та розмір [5]. Діапазон використання дронів значний, тому до вибору безпілотника слід відноситись відповідально.

Вибирати дрон необхідно потрібно здійснювати під конкретну задачу, зважаючи на всі аспекти. Під час вибору дрону необхідно звертати увагу на його характеристики: ємкість акамулятора, розмір, кількість лопастей, час та висота польоту, наявність камери, можливість кріплення до іншого предметів. В основному більшість дронів – середні за габаритами безпілотники, які легко транспортуються. Більшість дронів мають камеру, що забезпечує виконання поставлених завдань.

Усі польоти дрону контролюються завдяки пульту керування. Навчитись керувати не займе багато часу, проте новачкам не варто спочатку користуватися всім функціоналом. Без практики керування дроном можна ненавмисно пошкодити безпілотник, травмуватися самому та оточуючих.

Тим, хто використовує дрон перший раз, необхідно віддати перевагу варіантам з можливістю управління через смартфон або планшет. Гаджети синхронізуються за допомогою wi-fi, а весь процес керування відбувається через нескладний інтерфейс.

Через різноманітність дронів неможливо використовувати один дрон для виконання різних задач, а купувати під кожну задачу не є оптимальним рішенням.

Для допомоги користувачам у підборі дронів стосовно їх використання було вирішено розробити інтелектуальну систему формування пропозицій щодо використання дронів.

Пропонується використання сучасних інформаційних технологій

OLAP для полегшення проведення аналізу роботи системи.

Об'єкт дослідження: використання дронів.

Предмет дослідження: система аналізу використання дронів користувачами, яка допоможе спростити вибір дронів під поставлені задачі.

Мета роботи: підвищити рівень обізнаності користувачів у виборі

дронів для заданих потреб.

Для виконання роботи використовувались інтернет-ресурси та довідкова інформація.

Практичне значення дослідження полягає у надання користувачеві

змогу обирати дрон більш детально під поставлені ним задачі, завдяки рекомендаціям створеної системи.

Наукова новизна проекту зображена у розробці програмних складових інтелектуальної системи.

Робота складається з таких частин: вступ та розділи, список

використаних джерел та висновки і додатки, має 68 ілюстрацій та 1 таблицю.

Апробація результатів дослідження

Ансєєв А.О., Панкрантьєв В.О.: Інтелектуальна система формування

пропозицій щодо використання дронів. Збірник матеріалів XIII

Міжнародної науково-практичної конференції молодих вчених

«Інформаційні технології: економіка, техніка, освіта». 26-27 жовтня 2022

року, НУБіП України, Київ. – С.???. Режим доступу:??

8

НУБІП України

1 АНАЛІЗ ПОСТАНОВКИ ЗАВДАННЯ ТА ПРЕДМЕТНОЇ ОБЛАСТІ

1.1 Постановка завдання

Головним завданням даного проекту є формування зручної і доступної при користуванні системи користувачам, які хочуть чітко та правильно підібрати дрон під поставлені ним завдання.

Система може фільтрувати дрони за потребами користувача, що в результаті пришвидшує вибір необхідного безпілотника.

1.2 Огляд існуючих рішень

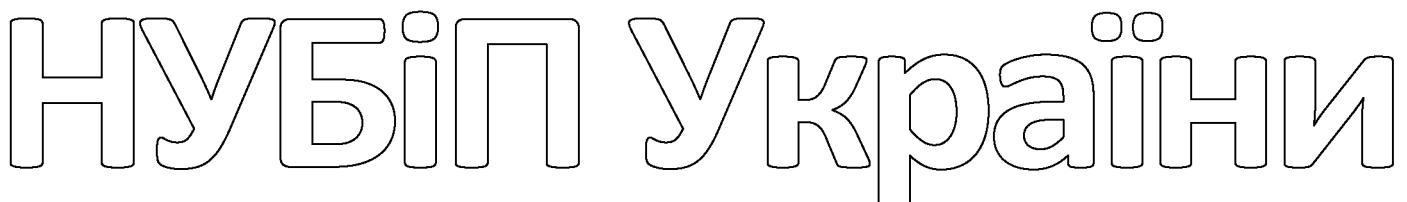
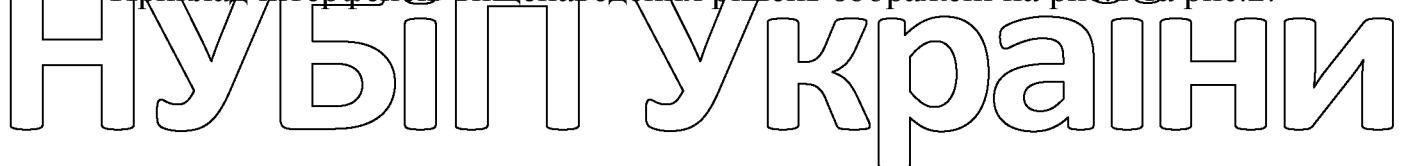
Правильний вибір дронів стає все більше популярною послугою кожного дня. На багатьох відеохостингах можна знайти сотні цікавих відео, де зображені різні функціональні здібності сучасних безпілотників.

Все частіше і частіше використовують дрони для зйомок масових заходів, завдяки моніторингу з висоти. Також дрони починають використовувати і в сферах доставки, моніторингу стану сільськогосподарських земель, моніторингу стану лісів.

Зважаючи на різні можливості дронів, виникає потреба підбору дронів під індивідуальні потреби простих користувачів.

Для виконання цього розглянемо вже сформовані рішення. Одними з кращих з існуючих систем являються Modelistam[6] Dron-shop [7], що доступні за електронними адресами modelistam.com.ua та dron-shop.com.ua.

Приклад інтерфейсів вищеперелічених рішень зображені на рис.1 та рис.2.



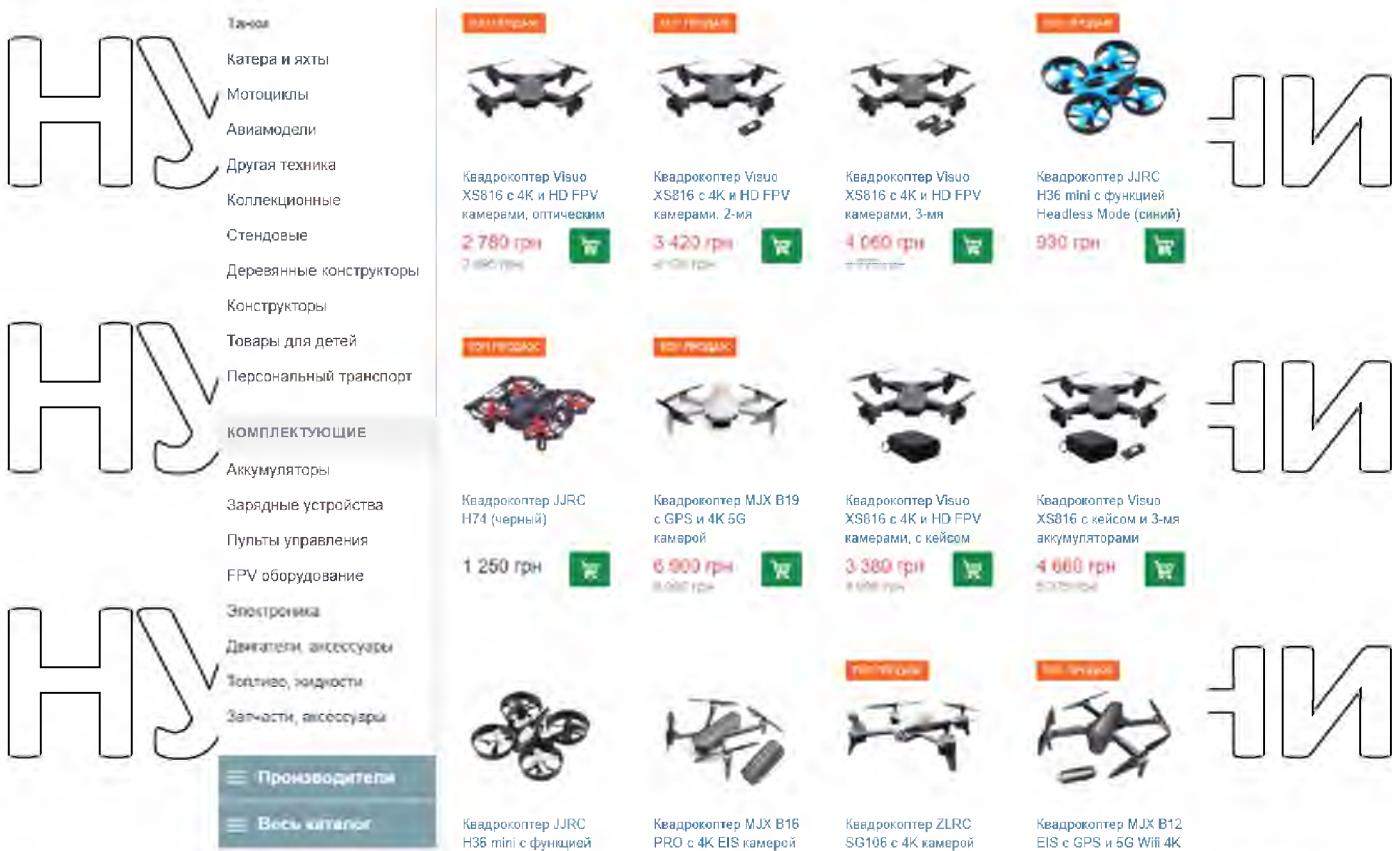


Рис.1 Інтерфейс веб-застосунку Modelistam

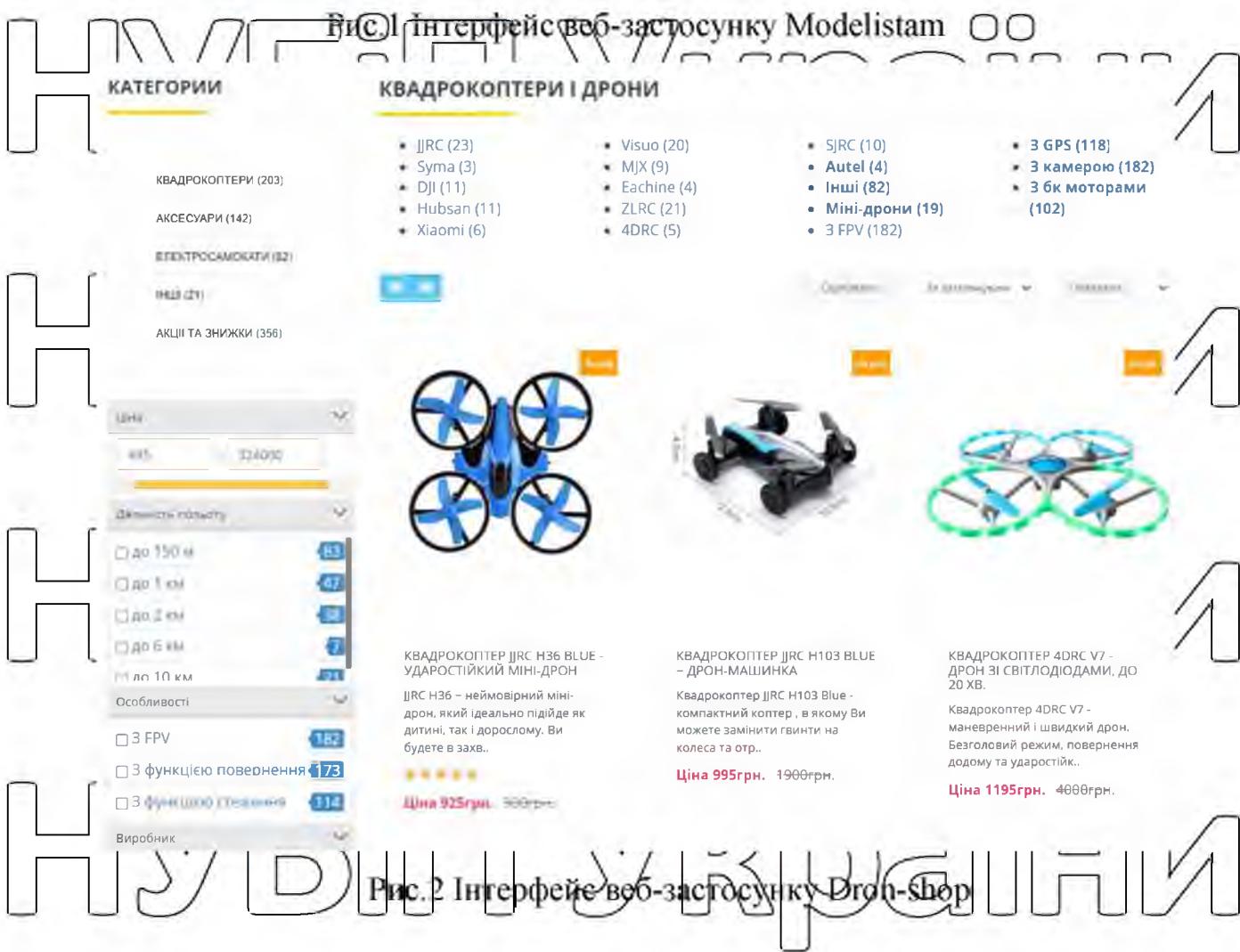


Рис.2 Інтерфейс веб-застосунку Dron-shop

Подані існуючі рішення є у вільному доступі для всіх, хто користується інтернетом, що є просто та зручно для кожного. Головні переваги поданих систем:

- *Простий та швидкий пошук.* У кожній з систем наявний пошук дронів з необхідними характеристиками для конкретних задач користувача.

НУБІП України

- *Чіткий та зрозумілий інтерфейс.* Інтерфейс є досить зручним і інтуїтивним, що допомагає недосвідченому користувачу правильно та коректно обрати необхідний дрон для заданих потреб.

- *Система бонусів.* Наявна система знижок. Чим більше було обрано та придбано дронів, тим значна знижка формується. Це спонукає користувачів використовувати системи.

1.3 Формування системи

Для аналізу роботи інтелектуальної системи необхідно забезпечити зберігання таких даних:

- Інформація про дрони, а саме:
 - тип дрону;
 - назва дрону;
 - країна виробник;
 - ціна.

- інформація про регіон використання;
- інформація про користувачів;
- інформація про дати;

Необхідно забезпечити внесення вище перелічених даних у

систему та збереження в оперативній БД системи для подальшої інтеграції цих даних в СД.

НУБІП України

НУБІП України

2 МОДЕЛЮВАННЯ СИСТЕМИ

2.1 Моделювання предметної області

Представлення предметної області за допомогою діаграми прецедентів

– це загальний погляд на предметну область, процес, що буде автоматизовано під час роботи над проектом.

Головна мета представлення – відобразити що саме відбувається у цій предметній області, які її учасники та які дії вони виконують. На діаграмі прецедентів (рис.3) представлені учасники (актори) предметної області і

варіанти дій (прецеденти) акторів у розрізі предметної області, а також зв'язки між ними.

Аktor – зовнішня сутність, яка виконує певні дії в розрізі предметної області: вносить, редагує, переглядає дані, формує звітність.

Прецедент (варіанти використання):

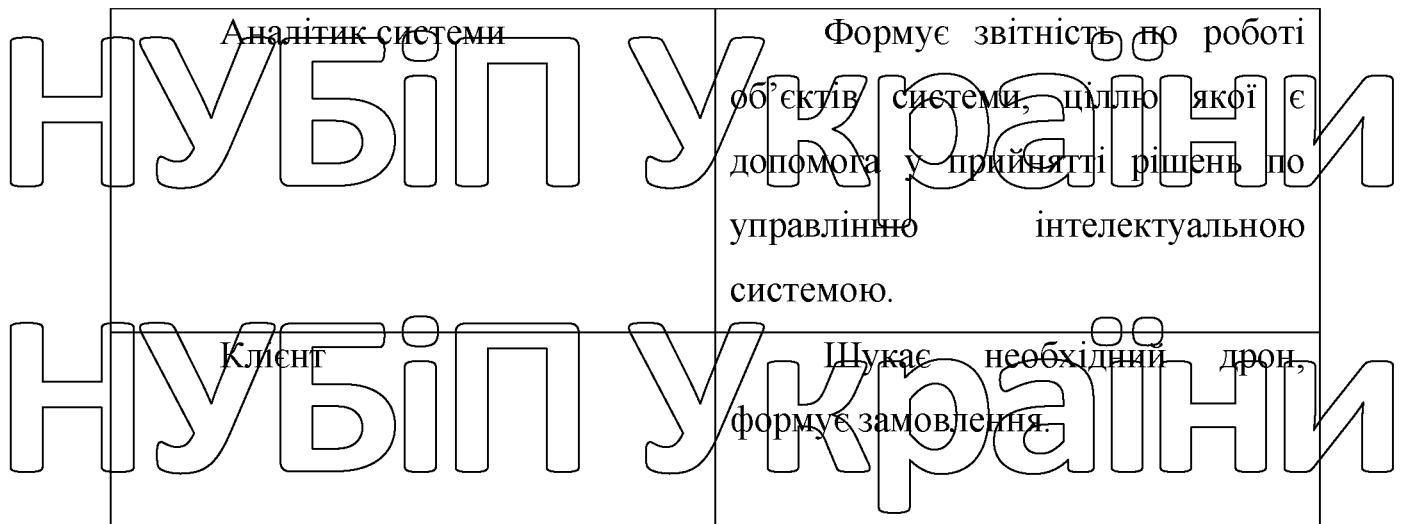
описує дії, які виконують користувачі (актори) у розрізі предметної області,

відображення поведінки системи з точки зору взаємодії з нею зовнішніх об'єктів (акторів)[8].

Користувачі інтелектуальної системи

Таблиця 1

Менеджер	Допомагає клієнту у створенні та обробці замовлення дрону.
Директор	Контролює роботу системи. Приймає оперативні рішення по управлінню об'єктами системи. Приймає рішення по ліквідації критичних ситуацій в системі.



2.2 Архітектура ІС
Архітектура ІС представлена на рис.4. Її можна розділити на такі частини:

- робоча станція користувача(клієнта, менеджера);
- сервер БД, на якому завантажена обрана СУБД та реалізована операційна БД;
- сервер СД, на якому реалізоване СД інтелектуальної системи;
- робоча станція аналітика, на якому встановлений модуль аналітики[9].

НУБІП України

НУБІП України

НУБІП України

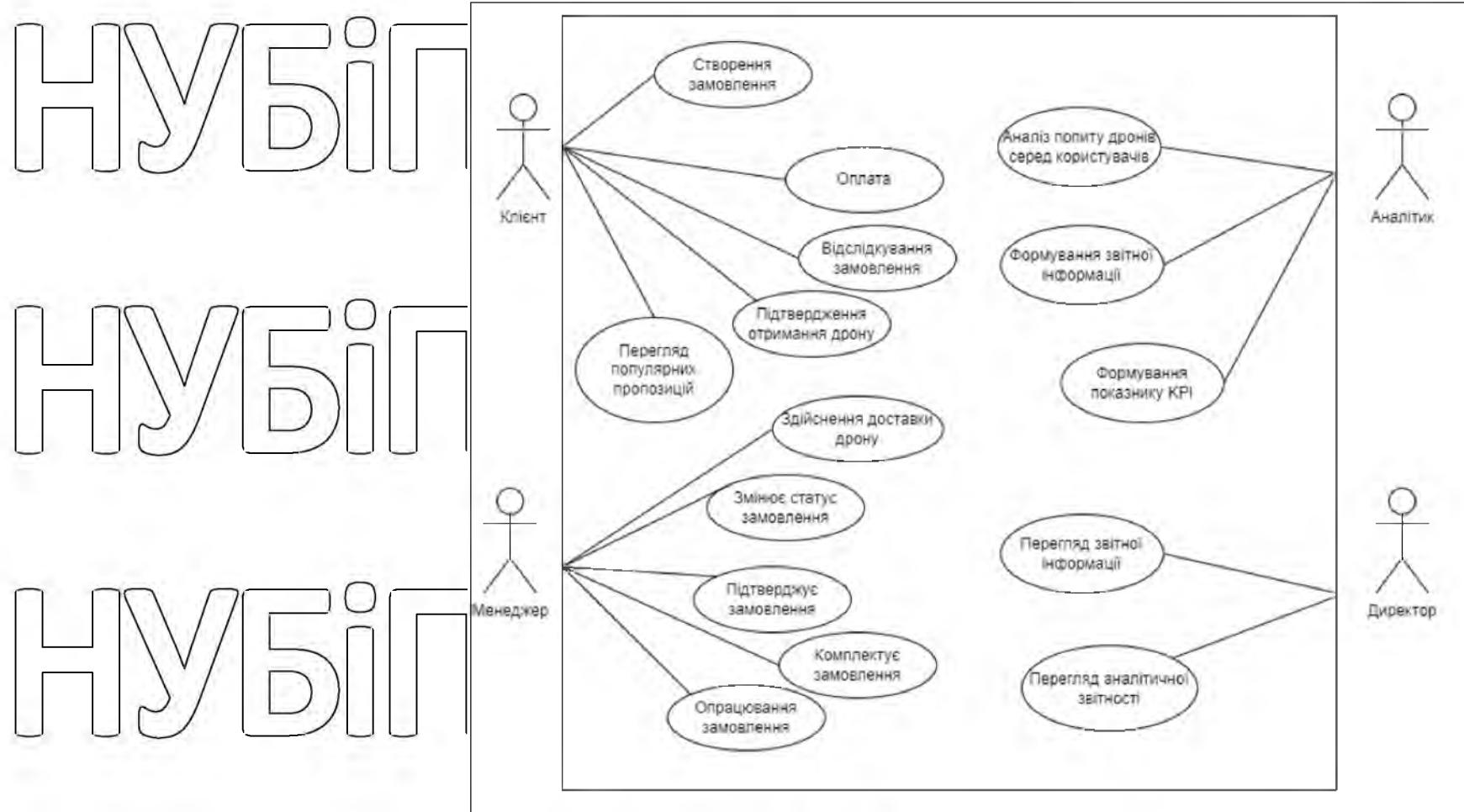


Рис. 3 Діаграма прецедентів

НУБІП України

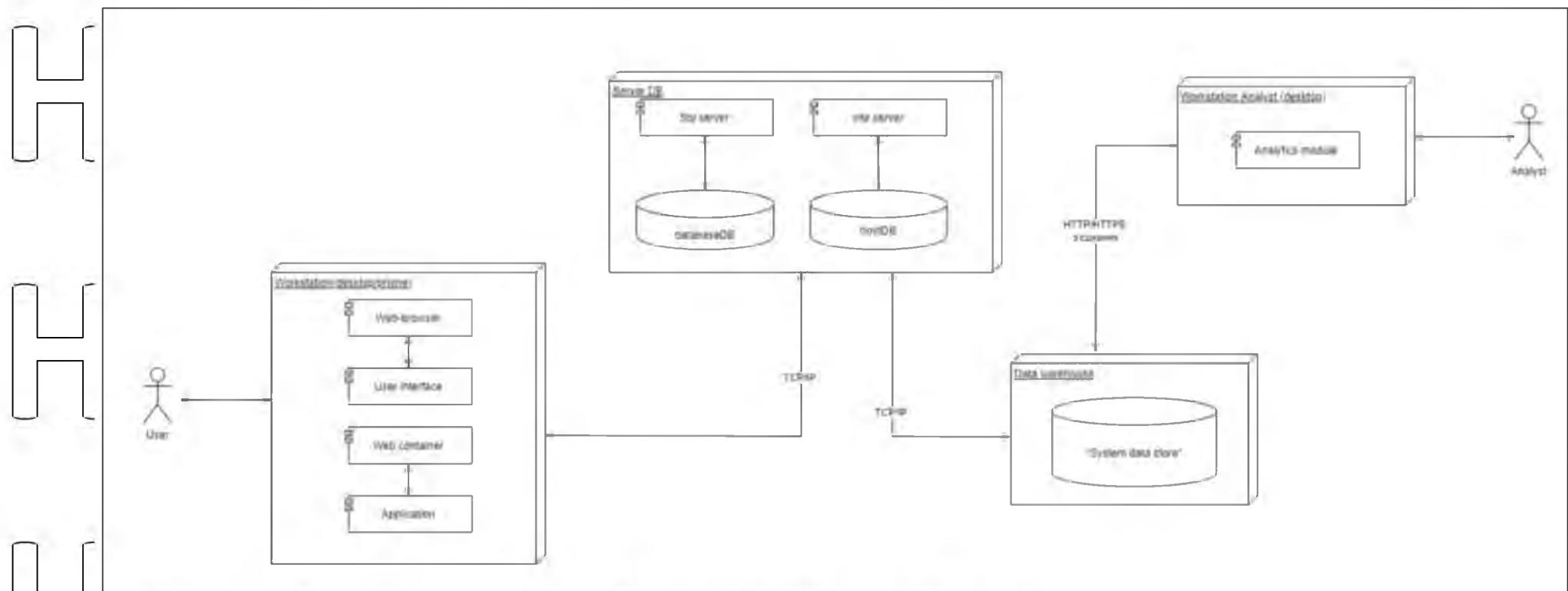


Рис.4 Архітектура системи

НУБІП України

2.3 Діаграма послідовності

На діаграмі послідовності зображені елементи, що безпосередньо приймають участь у взаємодії з іншими елементами. На даний діаграмі прийнято відображати екземпляри об'єктів та повідомлення, якими ці об'єкти обмінюються один з одним в рамках певного варіанту використання.

Діаграми послідовності являються одним із способів формування сценаріїв використання. Її перевага заключена у тому, що на ранніх стадіях розробки сценаріїв наявна можливість з'ясувати склад взаємодіючих компонентів та описати потік повідомлень від одних компонентів до інших.

Для діаграми послідовності головним елементом є динаміка взаємодії об'єктів у часі. Завдяки цьому діаграма має два виміри – зліва направо у вигляді вертикальних ліній, що відображають лінію життя об'єкта, що приймає участь у взаємодії. Графічно кожний елемент зображується прямокутником, що розташований у верхній частині своєї лінії життя. Кожен об'єкт існує тільки один раз від моменту створення до знищення. Деякі об'єкти вважаються вже створеними. Діаграму послідовності ІС зображену на рисунку 5.

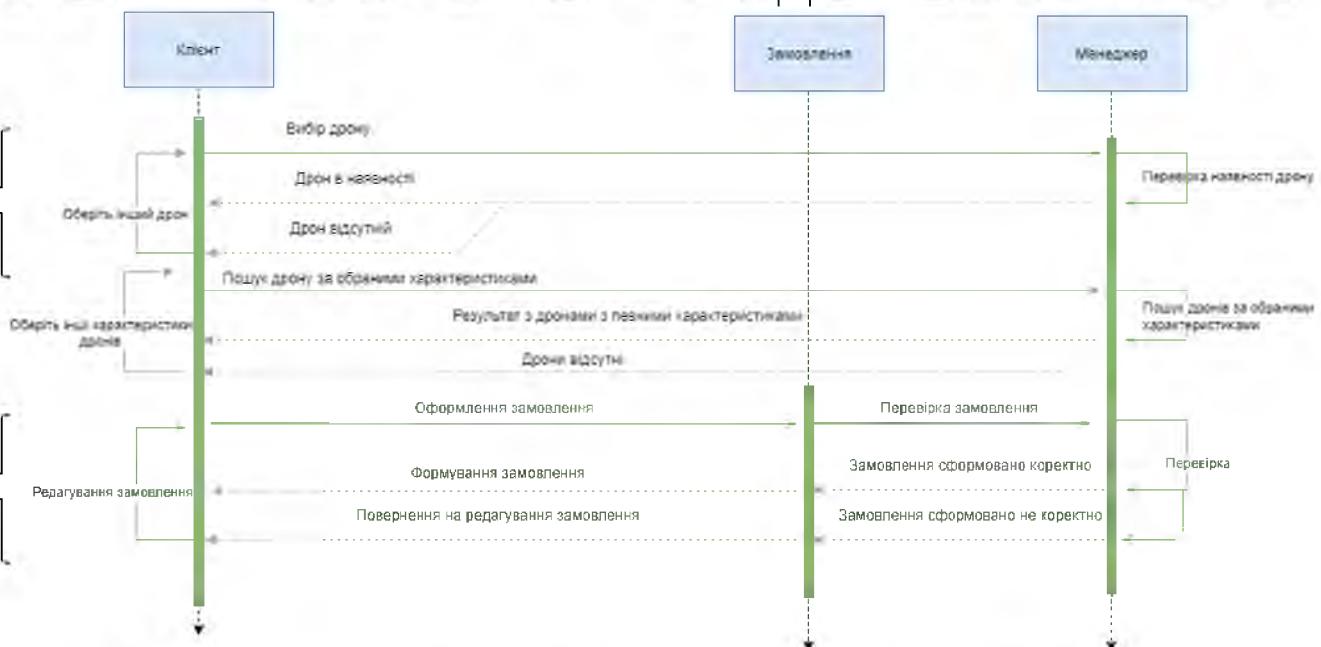


Рис.5 Діаграма послідовності

2.4 Загальні поняття з напрямку OLAP-технології

Оперативні дані збираються з БД різних об'єктів, очищаються, трансформуються і «складаються» в сховище даних.

Сховище представляє дані в більш зрозумілій для аналізу структурі.

Користувач (аналітик) отримує інтуїтивно зрозумілу модель даних, у вигляді багатовимірних кубів. Куб є структурою даних, яка забезпечує можливість швидкого аналізу даних за рамками обмежень реляційних баз даних.

Куби здатні відображати і підсумовувати великі обсяги даних, також надаючи користувачам доступ до будь-яких точках даних з можливістю пошуку.

Таким чином, дані можуть бути зведені, фрагментовані і оброблені в міру необхідності для вирішення найбільш широкого спектра питань, що відносяться до сфери використання системи.

Аналітик може отримувати зведені (наприклад, по роках) або, навпаки, детальні (по тижнях) відомості та здійснювати інші маніпуляції в процесі аналізу. Інструментом, який забезпечує необхідні для аналізу маніпуляції над даними, є OLAP (Online Analytical Processing, оперативний аналіз даних).

За допомогою технологій OLAP користувач має можливість сформувати звіти, та зробити висновки по роботі відповідного об'єкту, які в подальшому будуть представлені керівнику підприємства для допомоги в прийнятті управлінських рішень [10].

2.5 Загальні поняття технології Data Mining

В даний час елементи штучного інтелекту активно упроваджуються в практичну діяльність менеджера. На відміну від традиційних систем штучного інтелекту, технологія інтелектуального пошуку і аналізу даних або "здобич даних" (Data Mining - DM), не намагається моделювати природний інтелект, а підсилює його можливості потужністю сучасних обчислювальних серверів, пошукових систем і сховищ даних [11].

Нерідко поряд із словами "Data Mining" зустрічаються слова "виявлення знань в базах даних" (Knowledge Discovery in Databases). Data Mining – це процес виявлення в сиріх даних раніше невідомих, нетривіальних, практично корисних

і доступних інтерпретації знань, необхідних для прийняття рішень в різних сферах людської діяльності.

Data Mining представляють велику цінність для кервників і аналітиків в їх повсякденній діяльності. Ділові люди усвідомили, що за допомогою методів Data Mining вони можуть одержати відчутні переваги в конкурентній боротьбі.

У основу сучасної технології Data Mining (Discovery-driven Data Mining) покладена концепція шаблонів (Patterns), що відображають фрагменти багатоаспектних взаємостосунків в даних. Ці шаблони є закономірностями, властивими вибіркам даних, які можуть бути компактно виражені в зрозумілій людині формі.

Пошук шаблонів проводиться методами, не обмеженими рамками априорних припущень про структуру вибірки і вид розподілів значень аналізованих показників.

Основою для всіляких систем прогнозування служить історична інформація, що зберігається в БД у вигляді тимчасових рядів. Якщо вдається побудувати шаблони, адекватно поведінки цільових показників, що відображають динаміку, є вірогідність, що з їх допомогою можна передбачити і поведінка системи в майбутньому.

У загальному Data Mining вирішує такі задачі:

- Задача регресії(Прогнозування);
- Класифікація;
- Кластеризація;
- Знаходження асоціацій;
- Аналіз послідовних закономірностей;
- Аналіз аномалій.

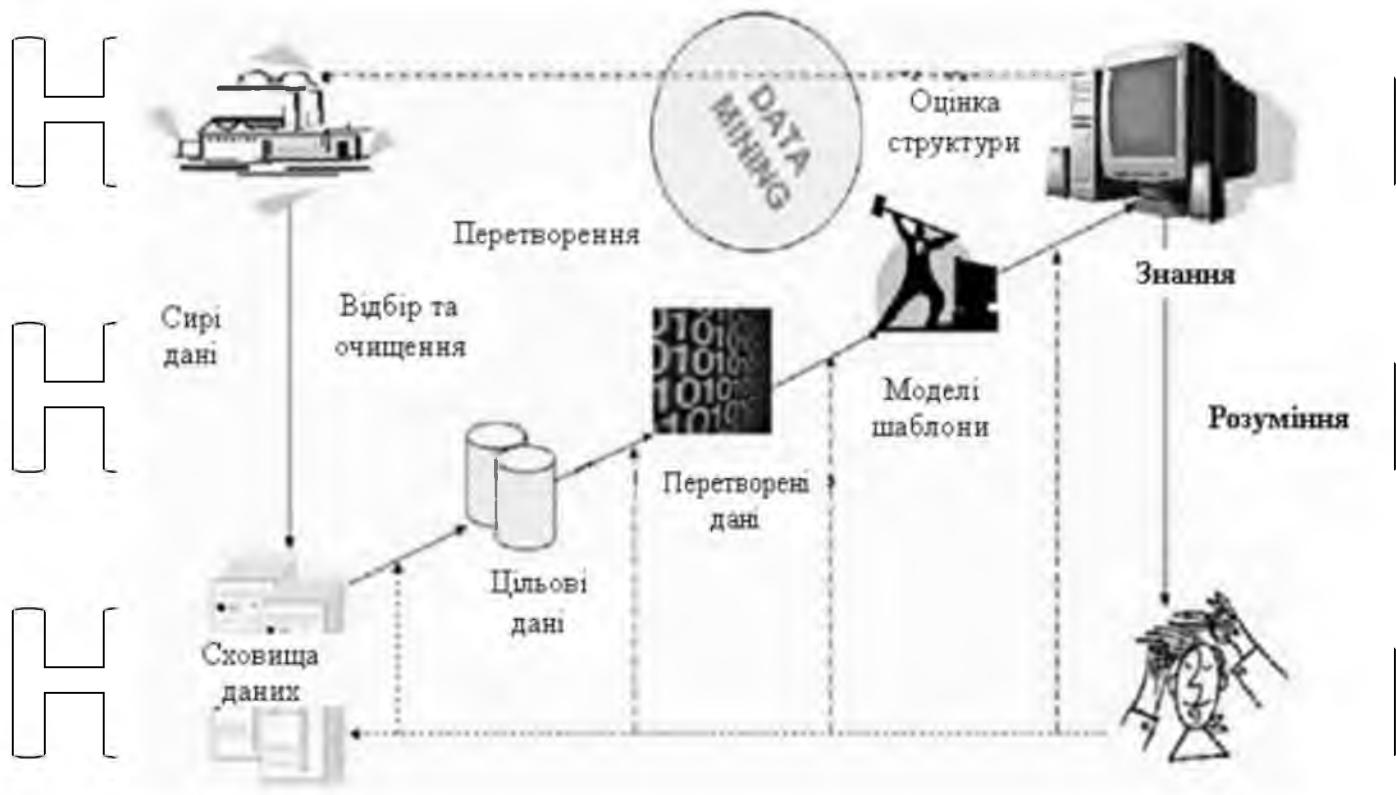


Рис.6 Схема перетворення даних з використанням технології Data Mining

2.6 Огляд інструментарію для реалізації задач Data Mining

Якщо говорити про задачі Data Mining, то можна стверджувати, що вони відносяться до професійних задач аналізу даних і тісно пов'язані з бізнес аналітикою і проектуванням даних, відповідно інструменти для вирішення цих задач відносяться до цих сфер програмного забезпечення. Далі наводиться інструментарій, який використовують для реалізації задач Data Mining [12].

SAS Data mining – це система статистичного аналізу є продуктом SAS. Він був розроблений для аналітики та управління даними. Він пропонує графічний інтерфейс для нетехнічних користувачів.

Teradata – це масивно паралельна відкрита система обробки розробки великомасштабних додатків сховищ даних. Teradata може працювати на серверній платформі Unix/Linux/Windows

Dundas – це готовий до роботи інструмент для збору даних, який можна використовувати для створення та перегляду інтерактивних інформаційних

панелей, звітів тощо. Ви можете розгорнути Dundas BI як центральний портал даних для організації.

Qlik – це інструмент для аналізу та візуалізації даних. Він також пропонує панелі моніторингу та підтримує кілька джерел даних та типів файлів.

RapidMiner – це безкоштовний інструмент аналізу даних. Він використовується для підготовки даних, машинного навчання та розгортання моделей. Він пропонує ряд продуктів для створення нових процесів інтелектуального аналізу даних та прогнозного аналізу налаштувань.

Oracle BI – це машинне навчання з відкритим вихідним кодом та візуалізація даних для новачків та експертів. Інтерактивні робочі процеси аналізу даних із великим набором інструментів.

Solmin's XLMiner – це простий у використанні інструмент інтелектуального аналізу даних професійного рівня для візуалізації, прогнозування та аналізу даних в Excel. Він пропонує повний набір функцій підготовки даних для імпорту та очищення ваших даних.

DataMelt – це безкоштовний інструмент для чисельних розрахунків, математики, аналізу даних та візуалізації даних. Ця програма пропонує вам простоту мов сценаріїв, таких як Python, Ruby, Groovy за допомогою сотень пакетів Java.

2.7 Вибір інструментарію для створення програмного забезпечення

Архітектура системи є клієнт-серверною, це означає, що варто відокремлювати між собою програмне забезпечення на бек-енд і фронт-енд.

Бекенд – це те, що працює на сервері, тобто «не в браузері» або на комп'ютері, підключенному до інтернету, який відповідає на повідомлення від інших комп'ютерів. Для створення бек-енду були використані мови програмування javascript, react, thymeleaf.

JavaScript – це мова програмування, що дозволяє зробити Web -сторінку інтерактивною, тобто такою що реагує на дії користувача. Послідовність інструкцій (що називається програмою, скриптом або сценарієм) виконується інтерпретатором, вбудованим в звичайний Web -браузер. Іншими словами, код

програми будовується в HTML - документ і виконується на бочі клієнта. Для виконання програми не потрібно навідь перезавантажувати Web -сторінку, всі програми виконуються в відповідь на будь-яку подію. Наприклад, перед відправленням даних форми можна перевірити їх на допустимі значення і, якщо значення не відповідають очікуваним, заборонити відправлення даних [13].

React - це декларативна, ефективна і гнучка JavaScript-бібліотека, призначена для створення інтерфейсів користувача. Вона дозволяє компонувати складні інтерфейси з невеликих окремих частин коду — “компонентів” [14].

Thymeleaf - сучасний серверний механізм Java-шаблонів для веб-і автономних середовищ, здатний обробляти HTML, XML, JavaScript, CSS і навіть простий текст [15].

Frontend - це публічна частина web-додатків (веб-сайтів), з якою користувач може взаємодіяти і контактувати напряму. У Frontend входить відображення функціональних завдань призначеного для користувача інтерфейсу, що виконуються на стороні клієнта, а також обробка запитів користувачів. По суті, фронтенд - це все те, що бачить користувач при відкриті web-сторінки. Frontend створювався за допомогою html та css.

HTML - це мова розмітки, або ще один спосіб зберігання інформації.

CSS (абревіатура від Cascading Style Sheets, що в перекладі означає каскадні таблиці стилів) - це спеціальна мова (мова стилів), за допомогою якої описують вигляд документів (як і де відображати елементи веб-сторінки), написаних мовами розмітки даних. Найчастіше CSS використовується для документів, котрі розмічені мовою HTML, XHTML та XML [16].

3 РОЗРОБКА СИСТЕМИ

НУБІЙ України

3.1 Структура БД системи аналізу використання дронів

Для реалізації системи внесення інформації була створена БД, логічна схема якої зображена на рис. 7.

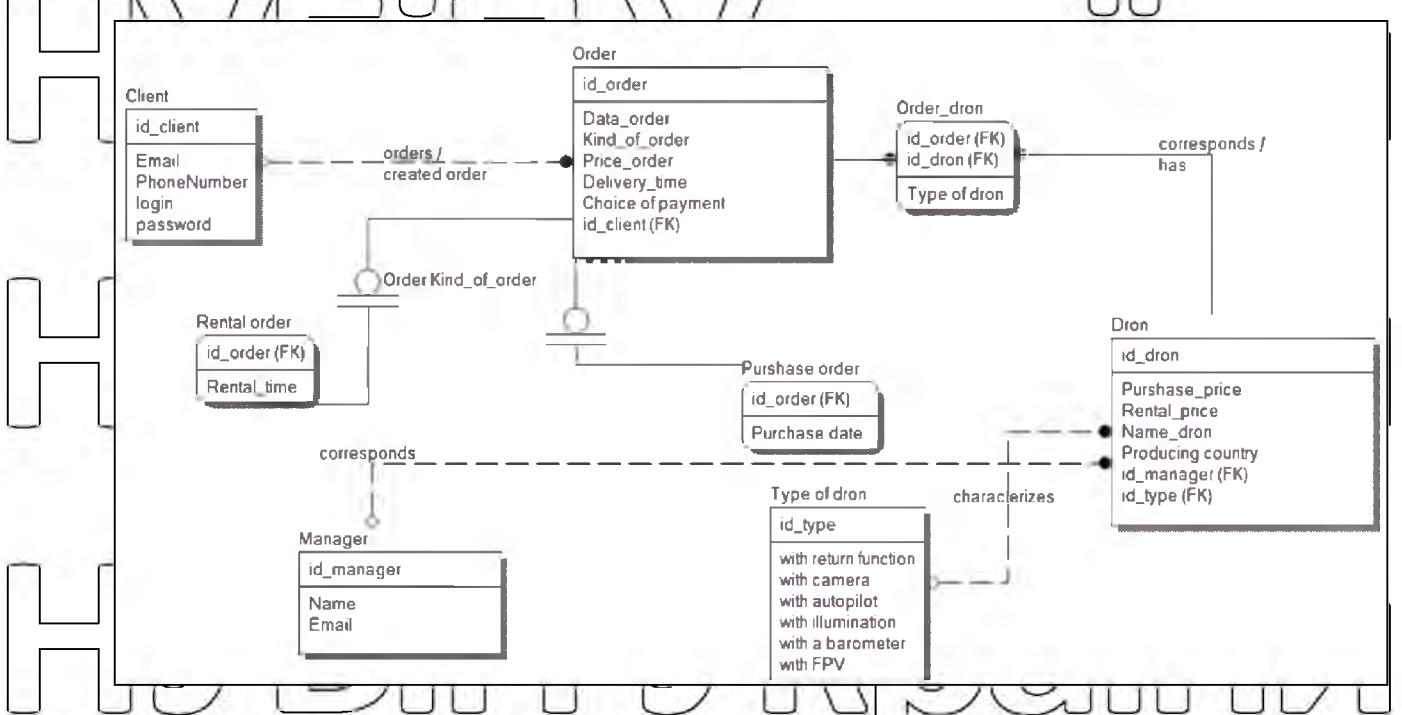


Рис.7 Логічна модель БД

БД була реалізована в осередку SQL Server за допомогою SQL запитів,

приклад запиту на створення таблиці зображеній на рис. 8.

```

CREATE TABLE Client
(
    id_client INTEGER NOT NULL,
    Email VARCHAR (30) NULL,
    PhoneNumber VARCHAR (15) NULL,
    login VARCHAR (30) NULL,
    password VARCHAR (30) NULL);
    
```

Рис 8 Приклад запиту на створення таблиці БД

3.2 Структура сховища даних

Збереження даних по роботі системи для подальшого її аналізу було забезпечено СД [17], фізична модель якого представлена на рис.9. Тексти запитів створення всіх таблиць СД наведено в Додатку А.

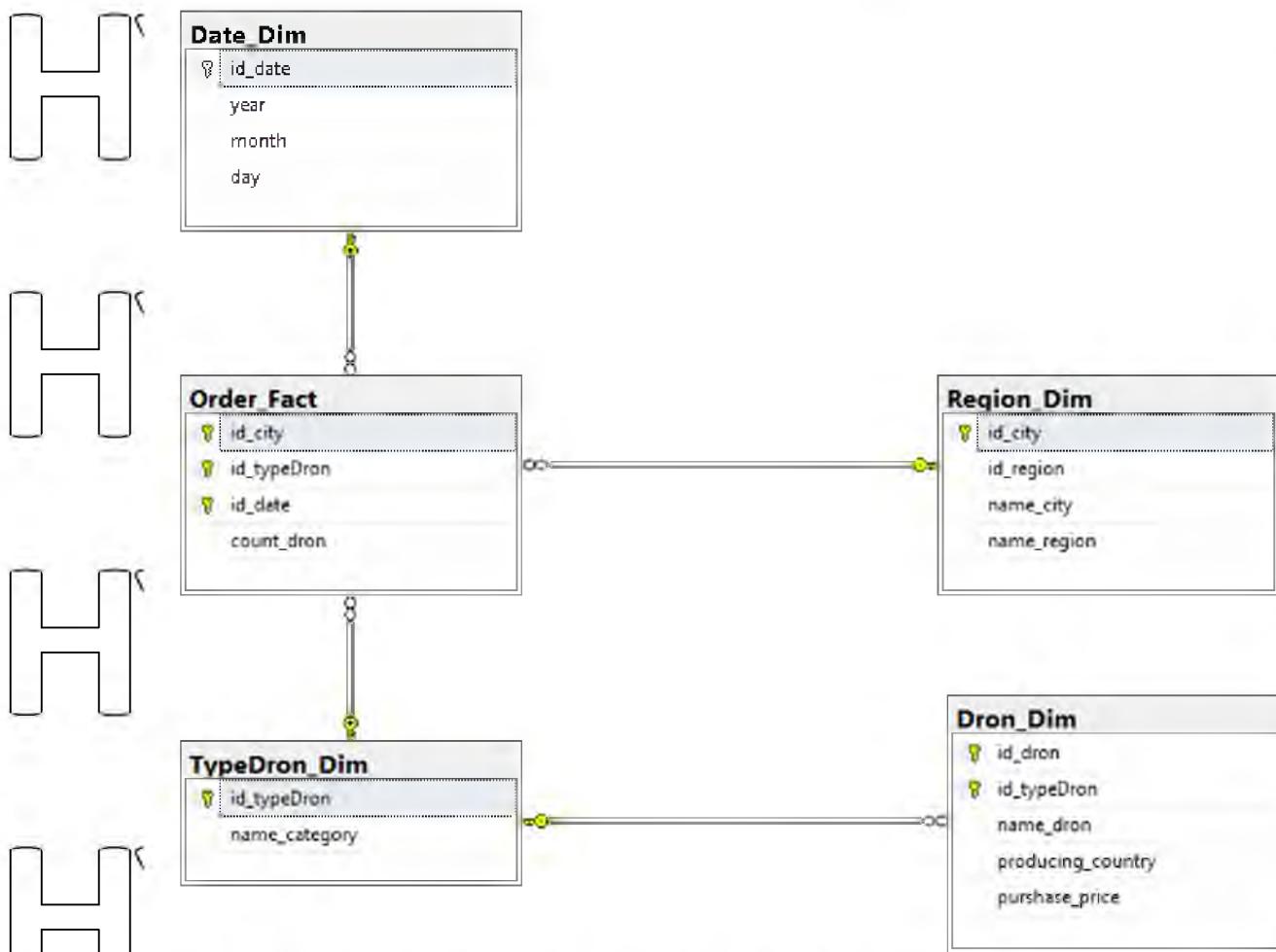


Рис. 9 Фізична модель СД

Вимір – це безліч об'єктів одного або декількох типів, організованих у вигляді ієархічної структури і забезпечують інформаційний контекст числового показника (факту).

Для збереження необхідних даних були розроблені такі таблиці вимірів:

- Region_Dim – містить дані про область, де був використаний дрон, а саме назва регіону та назва населеного пункту;

- Date_Dim – часовий вимір (Рік – місяць – день).
- Dron_Dim – містить інформацію про дрон;

• TypeDron_Dim містить інформацію про тип дрону;
Факт – це величина (зазвичай числовая), яка є предметом аналізу. Таблиця фактів представлена схемою:

Order_Fact, містить інформацію у розрізі часу, регіону, дрону. Містить інформацію про:

• кількість дронів.
Таблиця вимірів є батьківською для всіх таблиць фактів, тобто перший ключ таблиць вимірів є зовнішніми ключами таблиці фактів. Первинний ключ таблиці фактів є складеним і складається з усіх зовнішніх ключів. Тип схеми СД – крижинка, оскільки наявна деталізована таблиця вимірів. Інформація в таблицях вимірів є відносно постійною, тож дані цих таблиць заготовлювалися за допомогою SQL запитів, приклад якого наведено на рис.10.

```
INSERT INTO Dron_Dim VALUES (001, 1, 'ATBBLACK', 'USA', '3500'),  
(002, 2, 'ATBBLACK', 'USA', '4500'),  
(003, 3, 'VISUO', 'USA', '5500'),  
(004, 4, 'RyeTello', 'China', '5500'),  
(005, 5, 'SelfFly', 'China', '7500'),  
(006, 6, 'HubsanH122', 'China', '6500');
```

Рис.10 Внесення умовно постійної інформації

3.3 Побудова розгорнутого куба аналізу роботи системи

Розгорнутий куб системи був розроблений за допомогою Visual Studio Analysis Services.

Analysis Services – це засіб аналітичних даних, що використовується в службі підтримки прийняття рішень у бізнес-аналітиці [18]. Процес розгортання куба в середовищі наведено покроково на рис.11-16.

Крок 1. Створення проекту: необхідно обрати тип проекту Analysis Services, та папку збереження проекту (рис.11).

Крок 2. Встановлення зв'язку з джерелом даних: необхідно обрати сервер та спроектоване СД, встановити параметри автентифікації (рис.12-13).

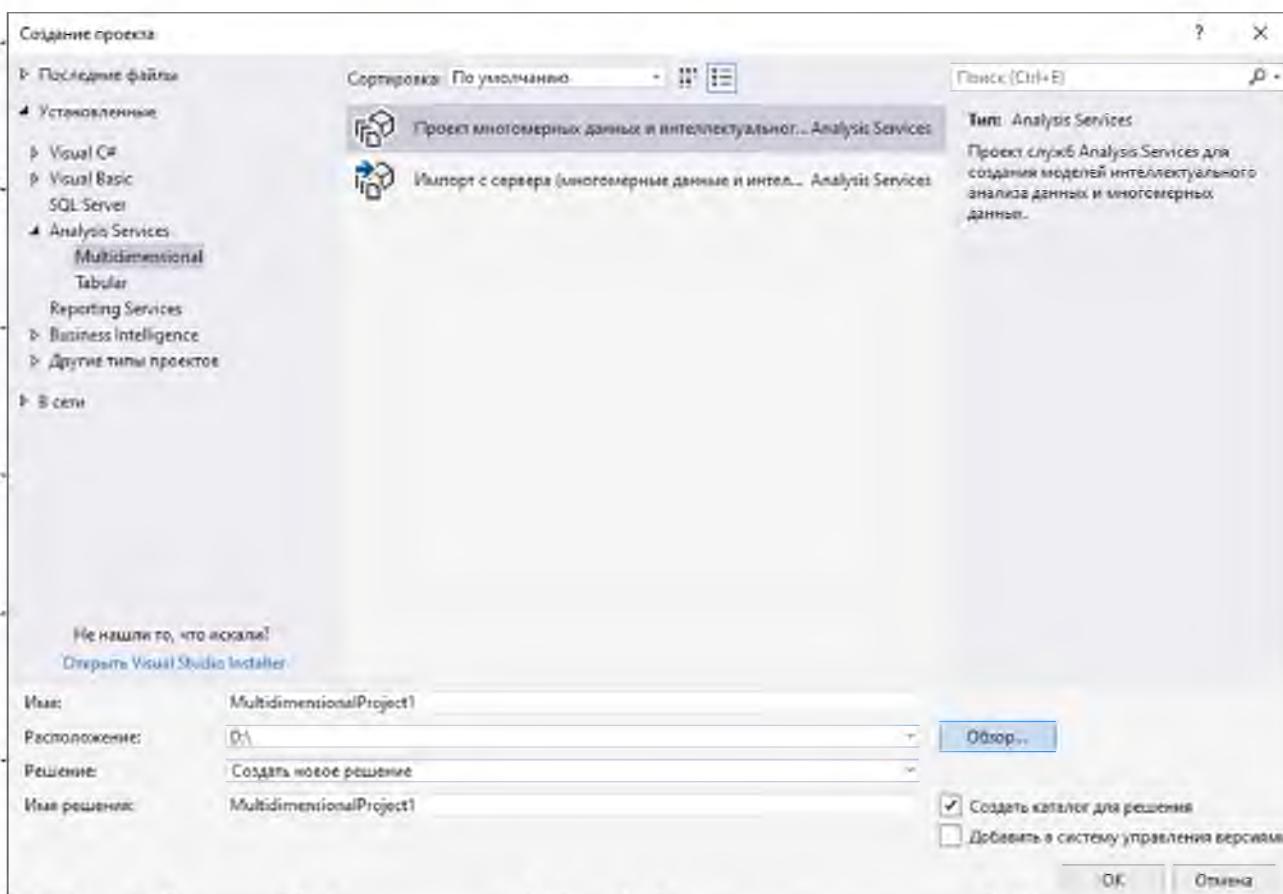


Рис.12 Створення проекту

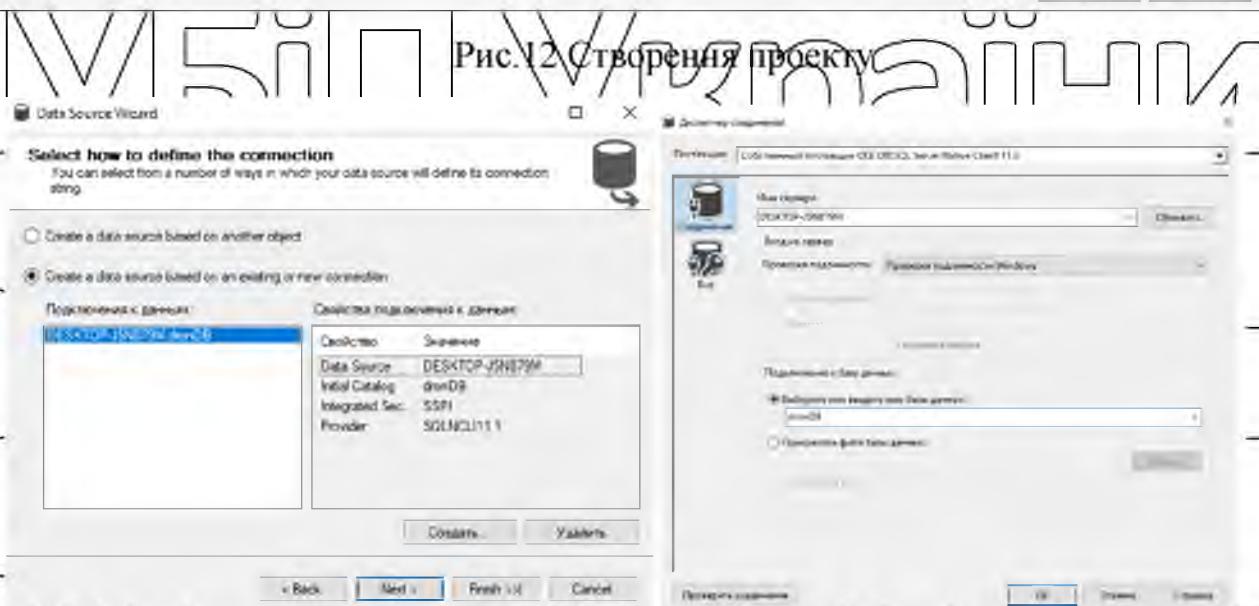


Рис.13 Добавлення джерела даних

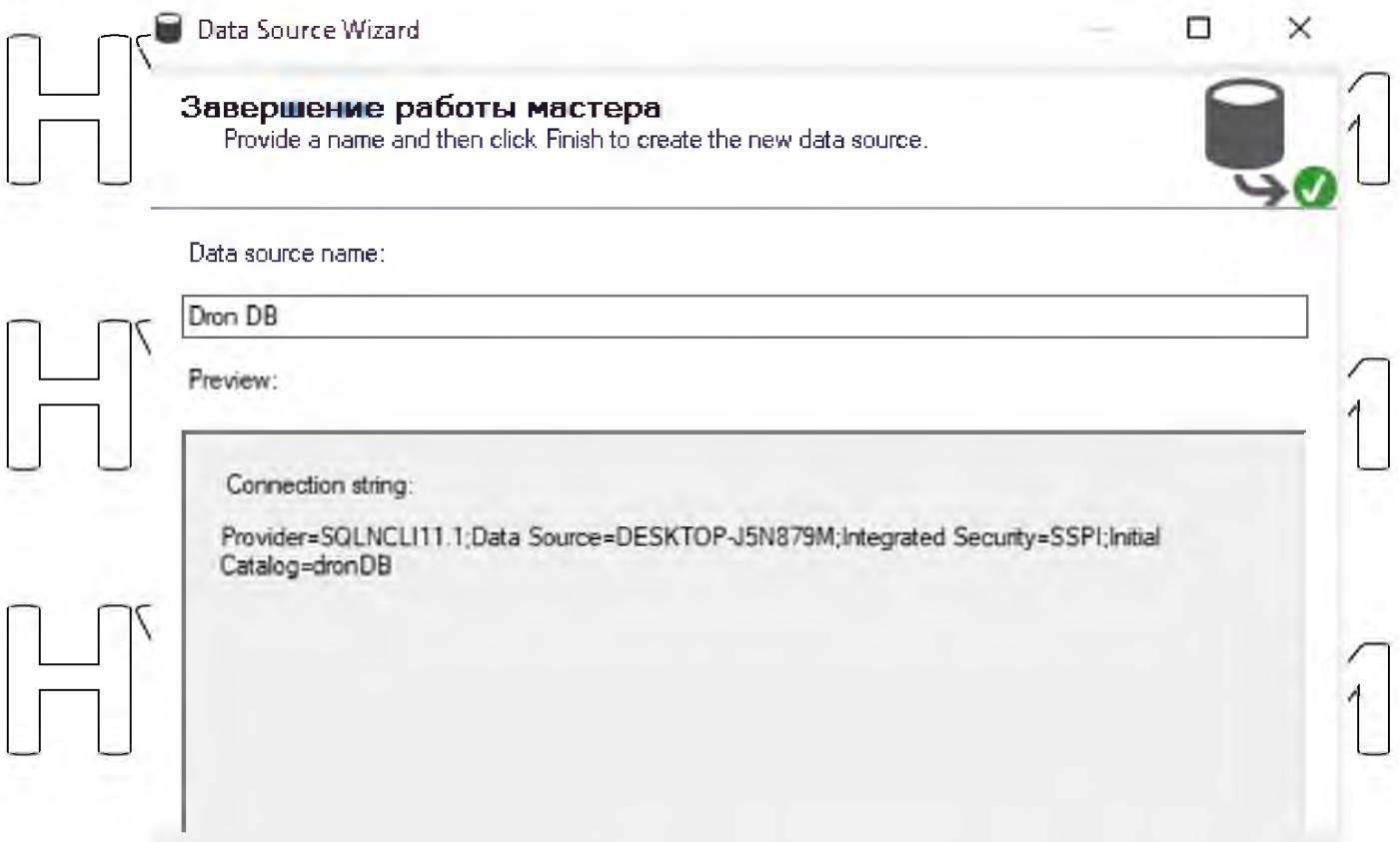


Рис.14 Результат встановлення зв'язку з джерелом даних

Крок 3. Для створення зрізу джерела даних необхідно обрати джерело даних та необхідні таблиці, що будуть відображатися у зрізі (рис.15).

Крок 4. Створення кубу. Для розгортання кубу необхідно обрати таблиці вимірювань та фактів, зображені на рис.16/ Результат формування кубу зображеній на рис.17.

Имя	Тип
Client_Dim (dbo)	Таблица
Client_region_Dim (dbo)	Таблица
Dron_Order_Dim (dbo)	Таблица
Order_Dim (dbo)	Таблица
sysdiagrams [dbo]	Таблица

Рис.15 Створення зрізу джерела та вибір недобхідних таблиць

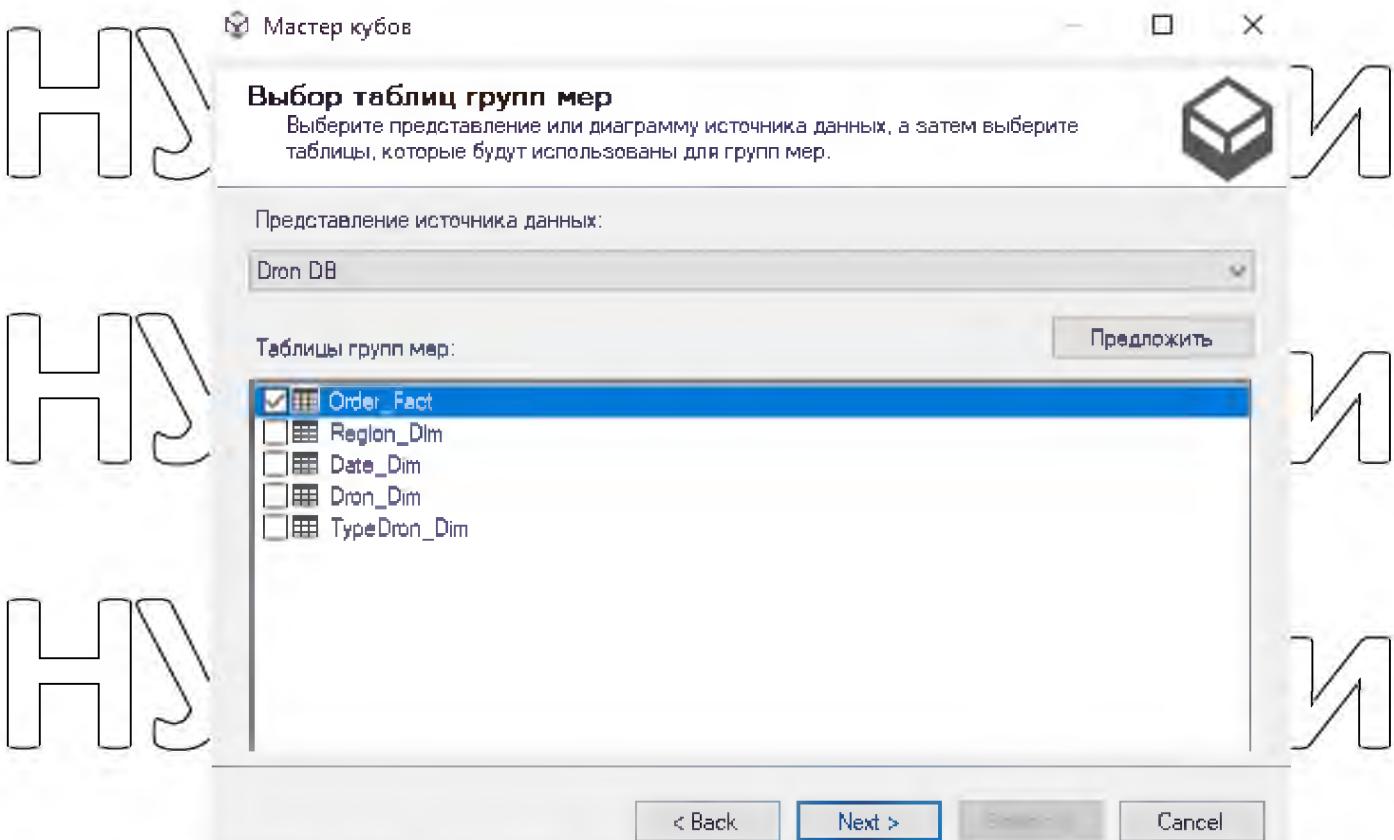


Рис. 16 Выбор таблиц

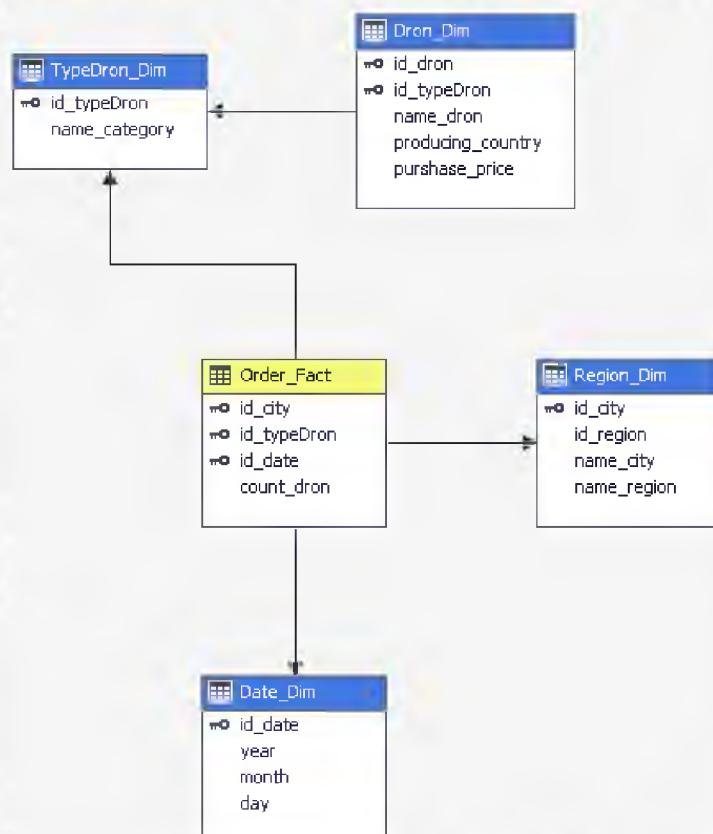


Рис. 17 Сформированный куб

3.4 Реалізація отримання даних за допомогою Data Flow

SSIS - це інструмент, який дозволяє в зручному вигляді реалізувати інтеграцію, тобто реалізувати процес перенесення даних з одного джерела в інший. Цей процес іноді називають ETL (від англ. Extract, Transform, Load - дослівно «витяг, перетворення, завантаження»). Для реалізації потоків даних за допомогою Visual Studio Ві необхідно створити проект Integration Services Project (рис. 18).

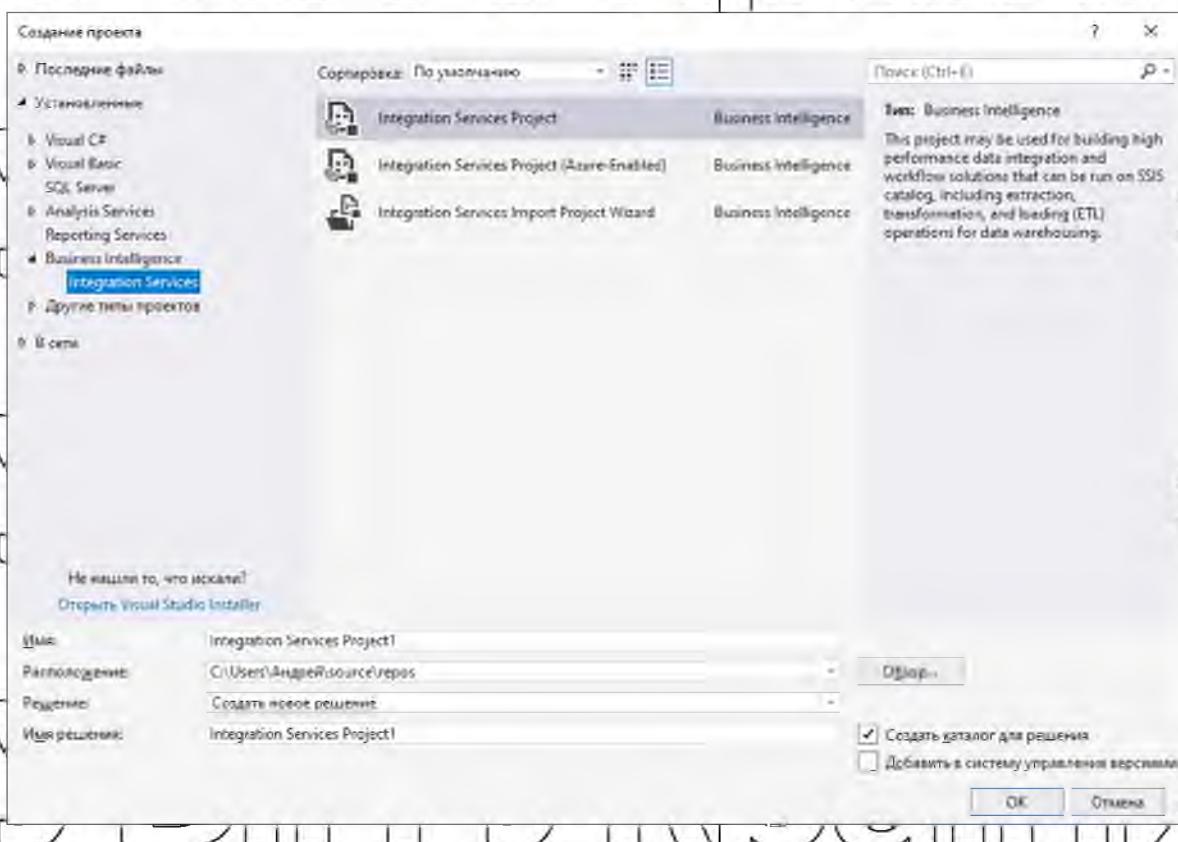


Рис. 18 Створення проекту

Далі розділимо заповнення сховища даних на два етапи:

Заповнення таблиць вимірів

Заповнення таблиці фактів

Завантаження даних з веб-запиту

Початок даних з веб-запиту

Рис. 19 Потік задач

На рис. 18 зображено схему наповнення таблиць-вимірюв та фактів



Рис.20 Схема наповнення таблиць-вимірюв та фактів

На рис.21,22 зображено налаштування джерела даних та призначення на прикладі Date.

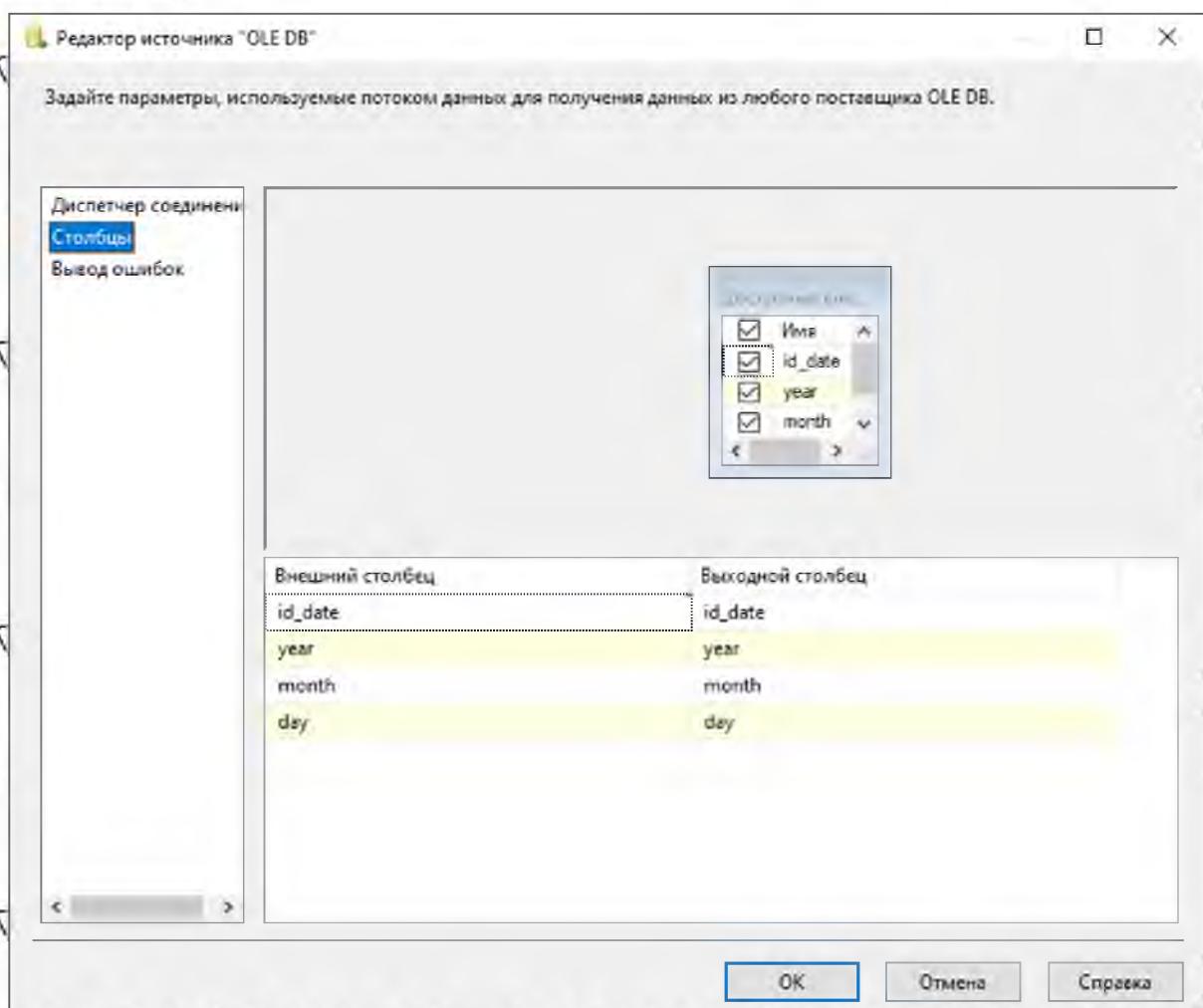


Рис.21 Налаштування джерела даних для таблиці Date

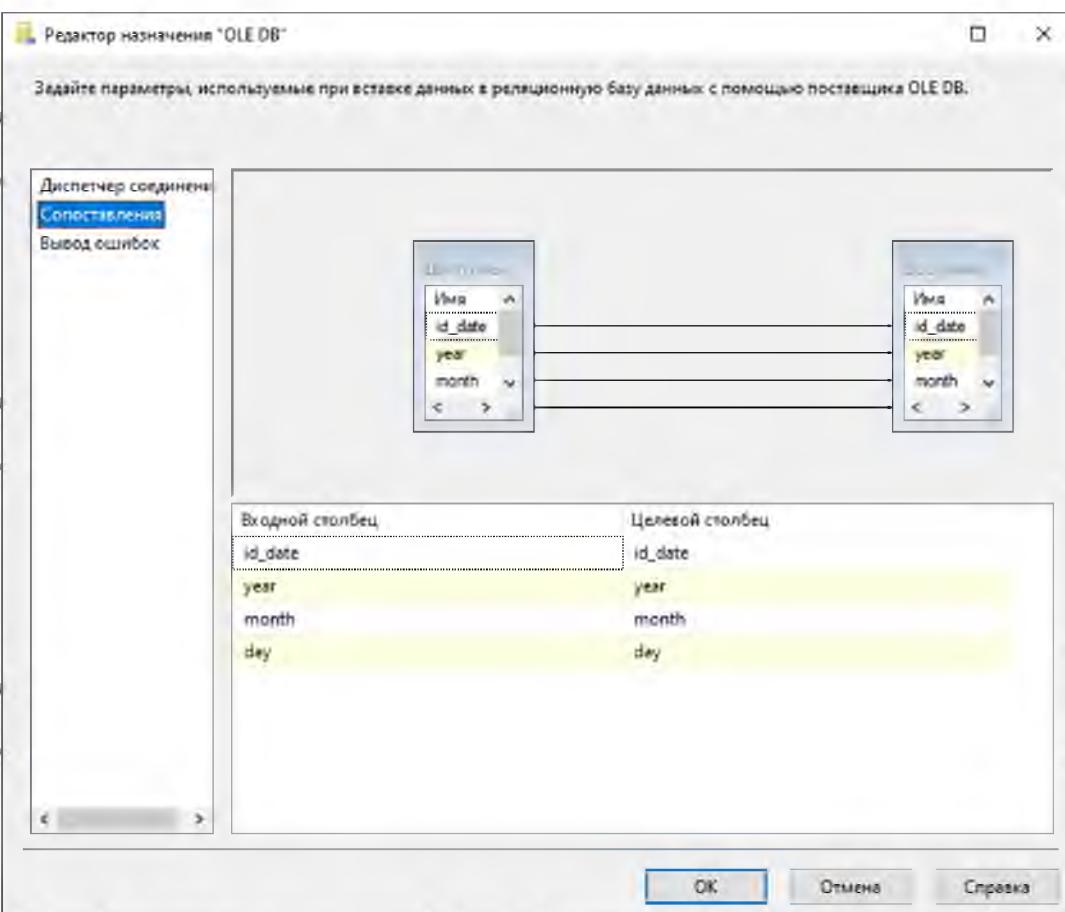


Рис.22 Налаштування привідження даних для таблиці Date

	id_date	year	month	day
1	1	2021	03	25
2	2	2021	04	21
3	3	2021	05	28
4	4	2021	06	23
5	5	2021	07	19
6	6	2021	08	15
7	7	2021	09	12
8	8	2021	10	18
9	9	2021	11	07
10	10	2021	12	05
11	11	2021	05	13
12	12	2021	03	21
13	13	2021	03	07
14	14	2021	03	01

Рис.23 Результат заповнення вимірювальних

3.5. Побудова звітності в середовищі BI

SQL Server Reporting Services (Служби звітності SQL Server) – програмна система створення звітів, розроблена корпорацією Microsoft. Вона може бути використана для підготовки безлічі інтерактивних і друкованих звітів [19].

Для створення звіту на основі даних сховища необхідно підключитися до СД як до джерела даних. Варіанти налаштування підключення показано на рис.19.

Відбір необхідних даних відбувається за допомогою команди SQL, а саме

SELECT. Приклад такої команди для вибору необхідних для формування звіту

даних наведено на рис.24. На наступному кроці налаштовуються поля звіту: рядки, стовпчики, сторінки (рис.25).

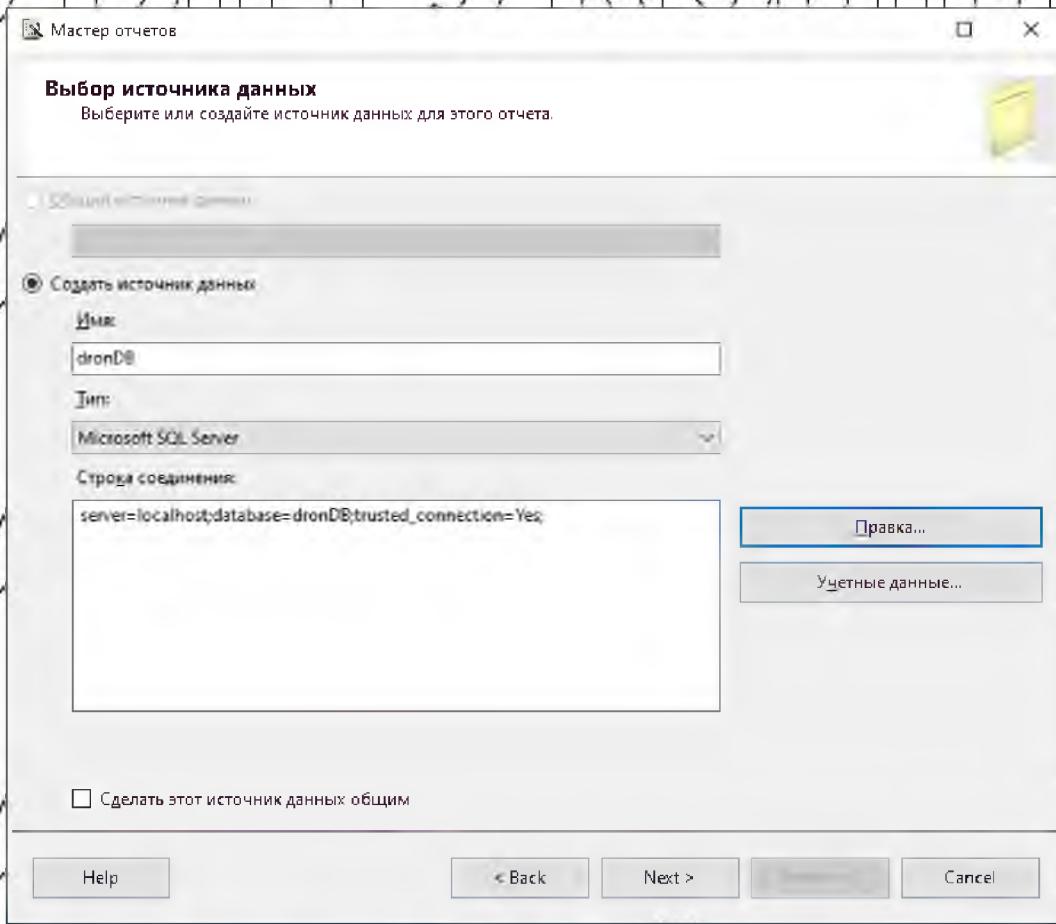


Рис.24 Вибір джерела даних

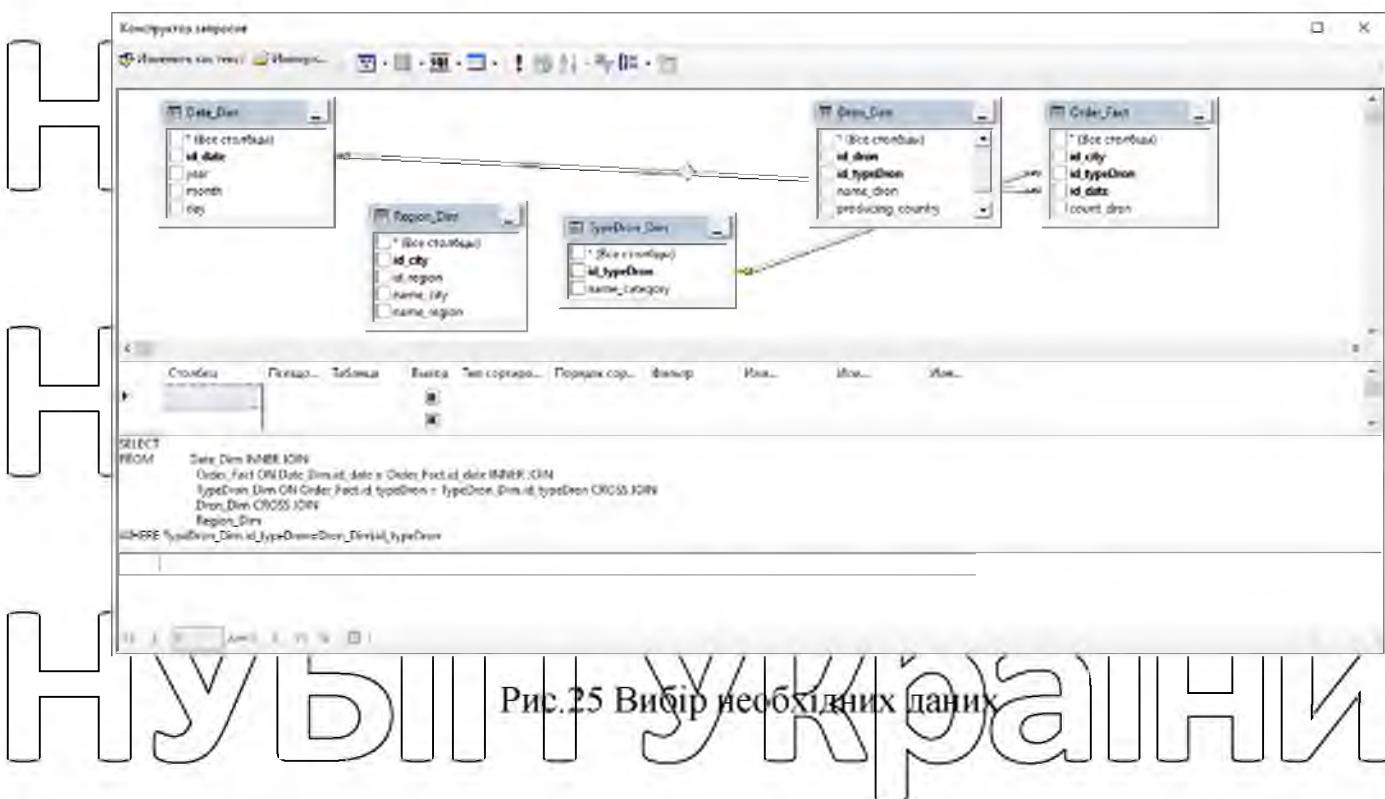


Рис.25 Вибір необхідних даних

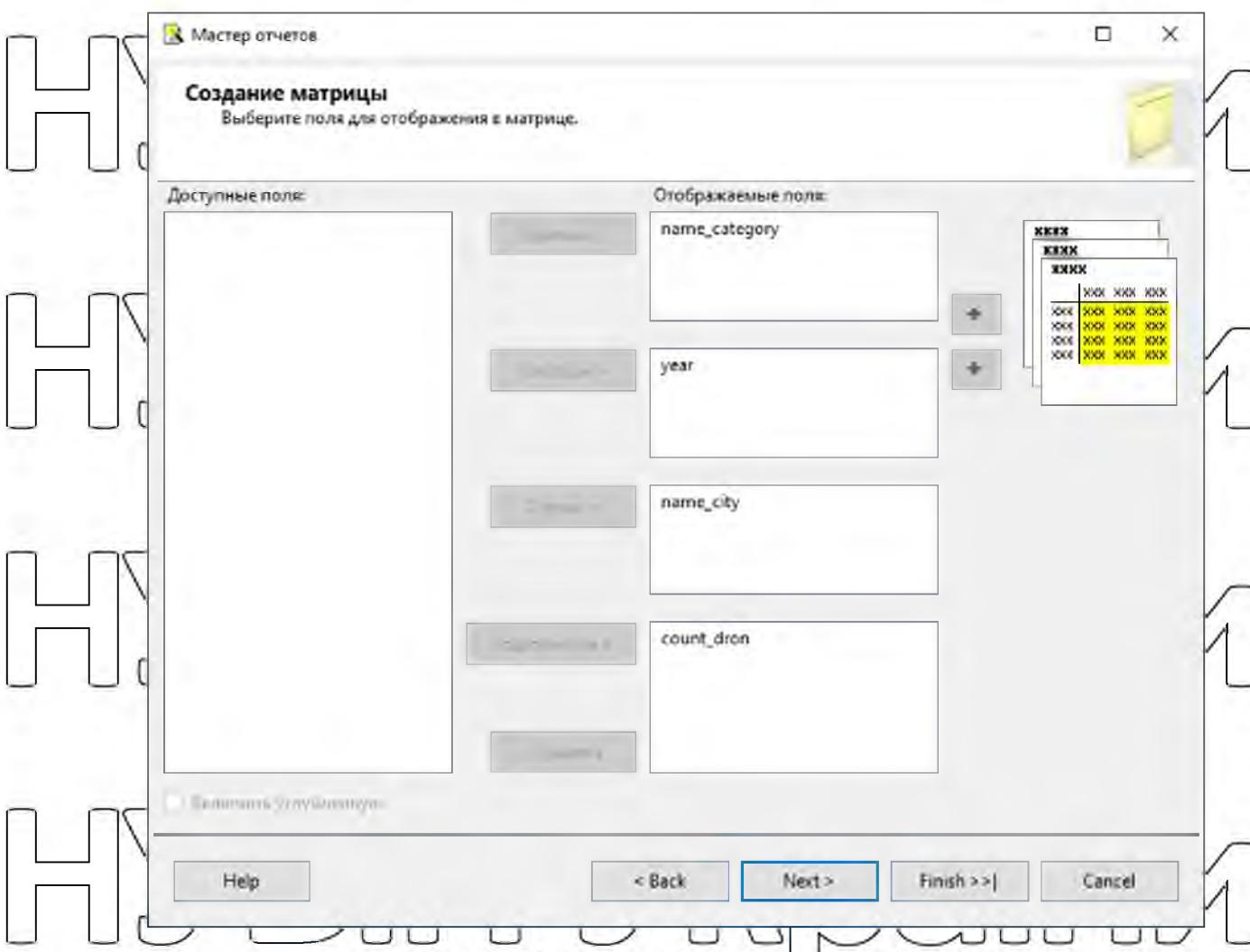


Рис.26 Налаштування подання звіту

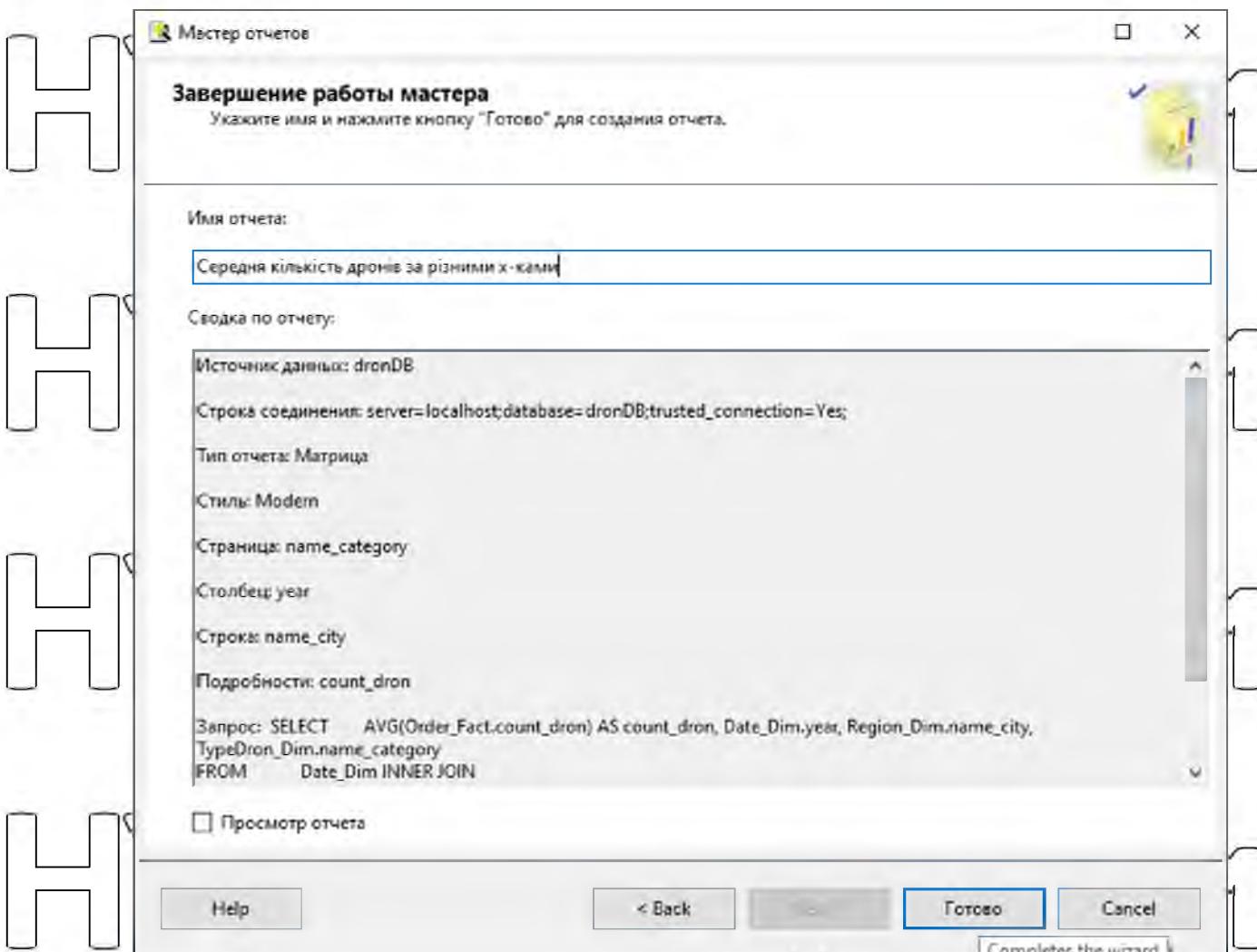


Рис.27 Завершення створення звіту

Середня кількість дронів за різними типами

3 FPV

Місто

Рік

2021

Одеса

59

Кількість дронів

НУБІПУКРАЇНИ

Рис.28 Сформований звіт

НУ

НУ



Рис.29 Діаграма кількості дронів по містах

НУБІТ України

3.6 Розрахунок КРІ

КРІ – це числові показники діяльності, які допомагають виміряти ступінь досягнення цілей чи оптимальності процесу, а саме: результативність та ефективність. КРІ – інструмент, який дозволяє контролювати та оптимізувати роботу, людей, груп, підрозділів та компаній, а також дозволяє допомогти в оцінці реалізації стратегії. Якщо вибрані КРІ не пов’язані з метою і не утворюються виходячи з її змісту, такі КРІ використовувати безглуздо[20].

Переваги впровадження КРІ:

точний моніторинг ефективності роботи

- обґрунтоване складання планів та стратегії розвитку.
- оперативна фіксація та ліквідація проблемних моментів.

можливість комплексної корекції бізнес-процесів.

прозорий контроль ефективності розподілу одержаної проповідної маси

Недоліки впровадження КРІ:

- поява додаткових витрат.

жорстка стандартизація процесів.

складність адаптації системи під бізнес

стимуляція персоналу до індивідуалізму.

HYBIS України

відстеження лише кількісних, але з якісних показників.

Результати розрахунку KPI

▲ Ключевий показатель эффективности

Имя:

`KPI_COUNT_TYPE`

Связанная группа мер:

<Все>

▲ Выражение значения

```
([Measures].[Count_Dron],[Dron_Dim].[Id_Type_Dron].&[1]) / ([Measures].[Count_Dron],[Dron_Dim].[Id_Type_Dron].&[1]).COUNT
```

▲ Целевое выражение

5

▲ Состояние

Признак состояния:

 Шкала

Выражение состояния:

```
CASE
WHEN KPIVALUE("KPI_COUNT_TYPE") > KPIGOAL("KPI_COUNT_TYPE") THEN 1
WHEN KPIVALUE("KPI_COUNT_TYPE") <= KPIGOAL("KPI_COUNT_TYPE") AND
KPIVALUE("KPI_COUNT_TYPE") > 5 THEN 0
ELSE -1
END;
```

Рис.29 Середня кількість дронів типу 1 в наявності

▲ Ключевый показатель эффективности

Имя:

`KPI_COUNT_DRON`

Связанная группа мер:

<Все>

▲ Выражение значения

```
[Measures].[Count_Dron] / [Measures].[Число Order Fact]
```

▲ Целевое выражение

15

▲ Состояние

Признак состояния:

 Шкала

Выражение состояния:

```
CASE
WHEN KPIVALUE("KPI_COUNT_DRON") > KPIGOAL("KPI_COUNT_DRON") THEN 1
WHEN KPIVALUE("KPI_COUNT_DRON") <= KPIGOAL("KPI_COUNT_DRON") AND
KPIVALUE("KPI_COUNT_DRON") > 15 THEN 0
ELSE -1
END;
```

Рис.30 Середня кількість дронів у наявності всіх типів

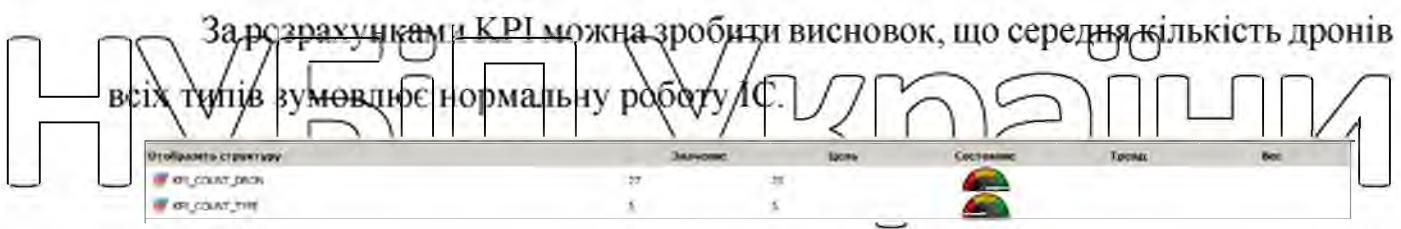


Рис.31 Результати КРІ

НУБІП України

3.7 Структура джерела інформації для проведення інтелектуального аналізу

Технологія SQL Server Analysis Services дозволяє розглядати в якості

джерела даних для вирішення задач Data Mining розгорнутий OLAP куб або існуючу реляційну базу даних(рис.32).

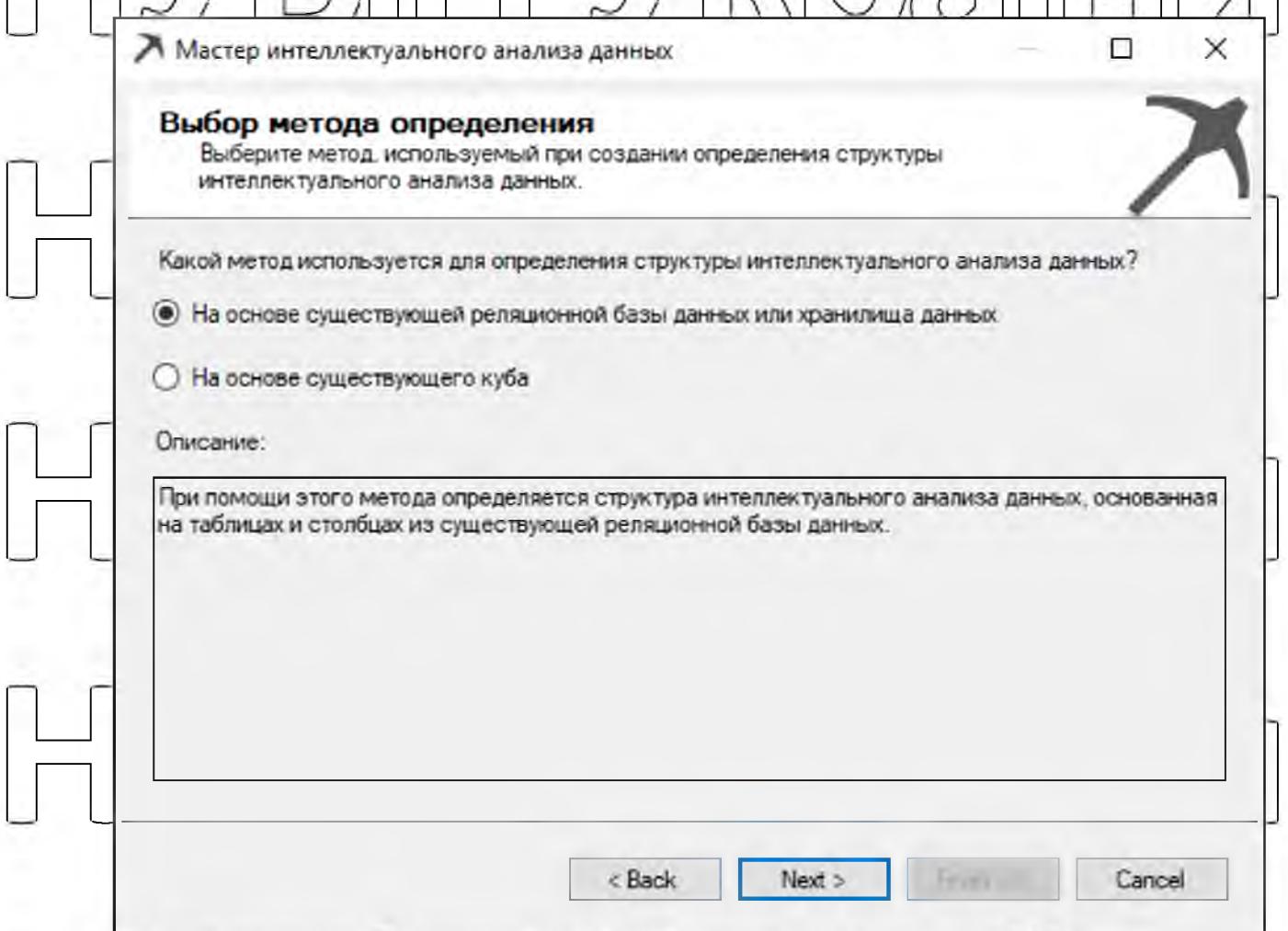


Рис.32 Джерело даних

В якості джерела даних для вирішення задач Data Mining було взято OLAP куб (рис. 32). Цей куб містить такі виміри:

НУБІП України

Часовий вимір;
 ➤ Вимір типу дрону;
 ➤ Вимір дрону;
 ➤ Вимір регіону.

Також куб містить факти, які зображені кількість дронів, яка була

використана

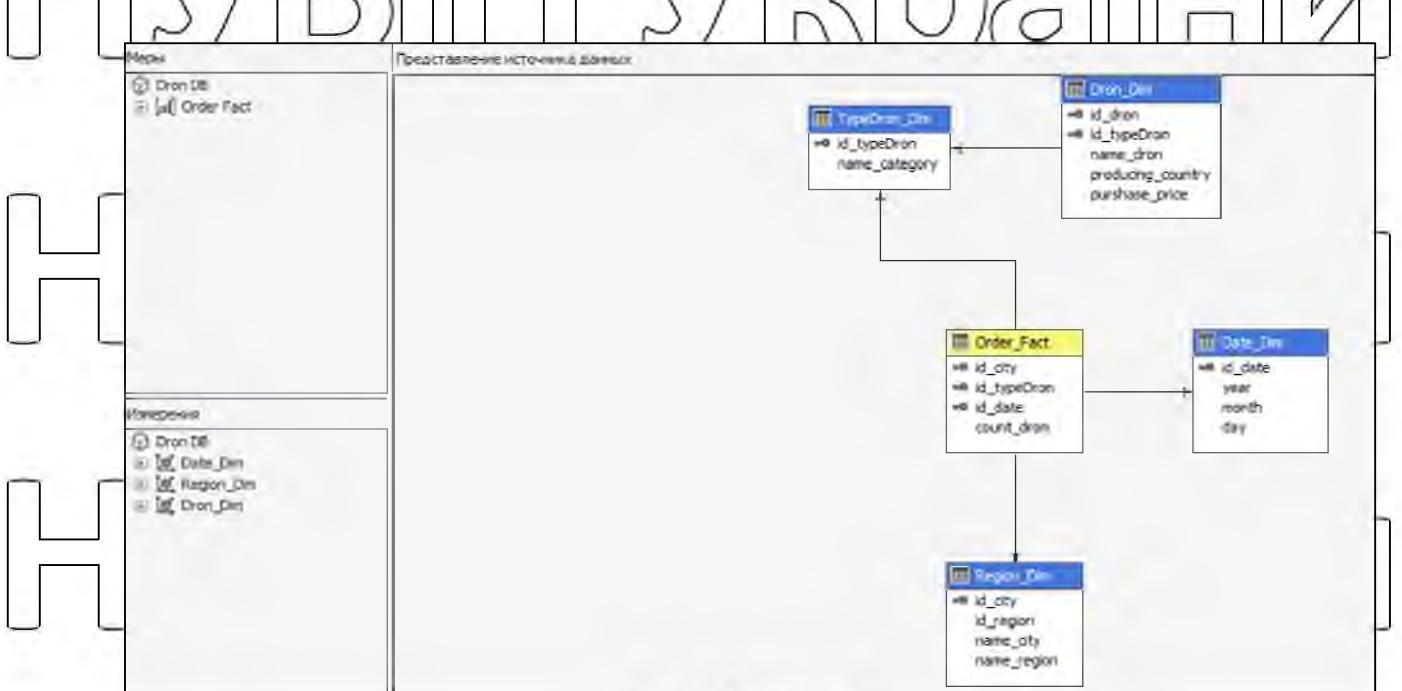


Рис.33 Olap-куб

Також для деяких задач в якості джерела було взято іменовані запити на базі реляційного ховища даних, яке слугувало для наповнення кубу. Самі ж дані

були отримані з оперативної бази даних за допомогою служби SQL Server Integration Services, яка дозволяє організувати Data Flow(рис 24).

НУБІП України

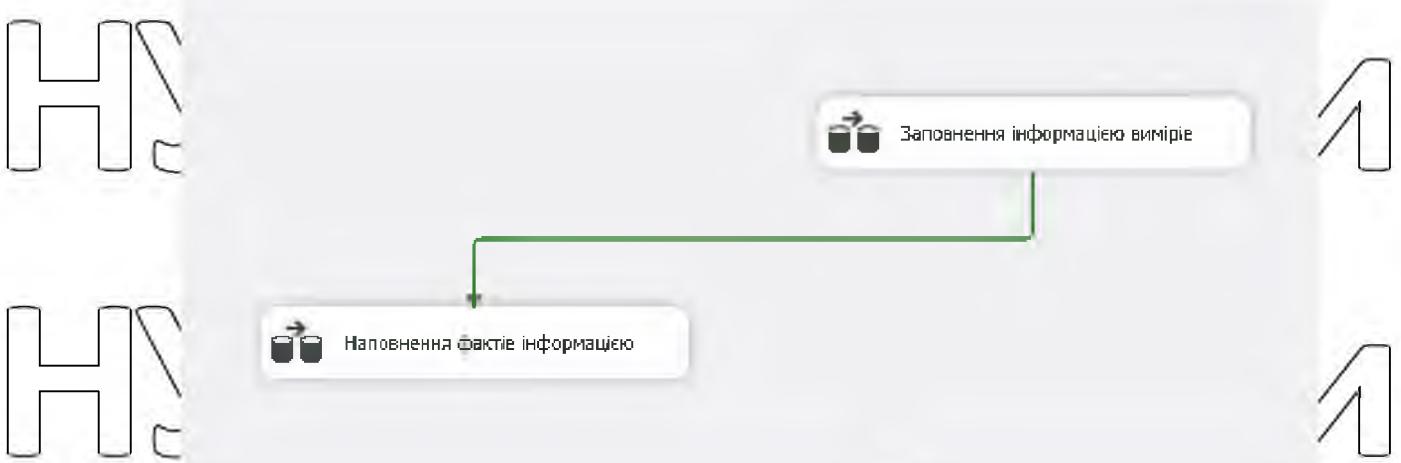


Рис.34 Data Flow

3.8 Використання алгоритмів Data Mining

Задача класифікації — формалізована задача, яка містить множину об'єктів (ситуацій), поділених певним чином на класи. Задана скінчена множина об'єктів, для яких відомо, до яких класів вони належать. Ця множина називається вибіркою. До якого класу належать інші об'єкти невідомо. Необхідно побудувати такий алгоритм, який буде здатний класифікувати довільний об'єкт з вихідної множини.

Класифікація є одним із найважливіших завдань Data Mining. Вона застосовується в кредитно-фінансовій сфері при оцінці кредитоспроможності позичальників (кредитному скорингу), визначені лояльності абонентів телекомунікаційних компаній, торфівлі, медичній діагностиці та багатьох інших додатах.

Формально класифікація проводиться на основі розбиття багатовимірного простору ознак на області, у межах яких багатовимірні вектори розглядаються як ідентичні. Іншими словами, якщо об'єкт потрапив у область простору, асоційовану з певним класом, він належить моделлю цього класу.

Для класифікації Data Mining використовується безліч різних моделей:

нейронні мережі, F-Rule, дерева рішень, машини опорних векторів, алгоритм наївного Бассса, метод k-найближчих сусідів, алгоритми покриття та ін. при

побудові яких застосовується навчання з учителем, коли вихідна змінна (мітка класу) задана для кожного спостереження.

3.8.1 Використання 1-rule для класифікації

Метод 1-rule (one-rule) – це найпростіший алгоритм формування елементарних правил для класифікації об'єкта; буде правила за значеннями однієї незалежної змінної; працює лише для дискретних значень змінних [21].

Алгоритм побудови 1-правил 1R – алгоритм:

- Відбір значень незалежної змінної. Для будь-якого можливого значення кожної незалежної змінної формується правило, яке класифікує об'єкти із

навчальної вибірки.

- Популку значень залежної змінної. У заключній частині правила вказується значення залежної змінної, яке найбільш часто зустрічається у об'єктів що вибраним значенням незалежної змінної.

➤ Обчислення помилки. Помилкою правила є кількість об'єктів, які мають теж саме значення незалежної змінної, але не відносяться до вибраного класу.

➤ Отримання результату. Оцінивши, для якої з незалежних змінних отримані найменші помилки, вибирається незалежна змінна і відповідні правила.

Проблеми 1R-алгоритму:

- Наявність не всіх значень незалежних змінних для кожного об'єкту.
- Нескінчена кількість можливих значень змінних у разі, якщо вона приймає значення з області дійсних чисел.
- Надчутливість алгоритму щодо кількості можливих значень.

Далі показаний результат побудови 1-Rule та створені правила.

```

1 -- аналіз продажів відносно середнього показника у відповідності з містом
2 DECLARE @avgDron FLOAT
3 SELECT @avgDron = AVG(Order_Fact.count_dron) FROM Order_Fact
4
5 SELECT Region_Dim.name_city,
6   (SELECT COUNT(ord_f.count_dron) FROM Order_Fact ord_f WHERE @avgDron < (ord_f.count_dron))
7   AS 'Більше середньої',
8   (SELECT COUNT(ord_f.count_dron) FROM Order_Fact ord_f WHERE @avgDron > (ord_f.count_dron))
9   AS 'Менше середньої',
10  COUNT(Order_Fact.count_dron) AS 'Середнє значення',
11  MIN(Order_Fact.count_dron) AS 'Перший працючий у місті',
12  MAX(Order_Fact.count_dron) AS 'Останній працючий у місті',
13  avgDron AS avgAll,
14  CASE
15    WHEN AVG(Order_Fact.count_dron) > @avgDron
16      THEN 'High'
17    ELSE 'Low'
18  END AS 'purchaseClassification',
19  CAST(ROUND((CAST((SELECT COUNT(ord_f.count_dron) FROM Order_Fact ord_f WHERE @avgDron < (ord_f.count_dron))
20   AND order_fact.id_city = ord_f.id_city) AS FLOAT)/CAST(COUNT(Order_Fact.count_dron) AS FLOAT)*100, 2) AS nvarchar) + '%' AS 'Вірогідність вище середньої',
21  CAST(ROUND((CAST((SELECT COUNT(ord_f.count_dron) FROM Order_Fact ord_f WHERE @avgDron > (ord_f.count_dron))
22   AND order_fact.id_city = ord_f.id_city) AS FLOAT)/CAST(COUNT(Order_Fact.count_dron) AS FLOAT)*100, 2) AS nvarchar) + '%' AS 'Вірогідність нижче середньої'
23  FROM Order_Fact
24  JOIN Region_Dim ON Order_Fact.id_city = Region_Dim.id_city
25  GROUP BY Region_Dim.name_city, Order_Fact.id_city

```

Результати:

name_city	Більше середньої	Менше середньої	Всього записів	Середні продажі у місті	avgAll	purchaseClassification	Вірогідність вище середньої	Вірогідність нижче середньої
Львів	1	5	6	22	39	Low	18,5%	81,3%
Чернігів	2	4	6	31	38	Low	53,3%	46,6%
Сумськ	2	4	6	25	29	Low	53,3%	46,6%
Рівненськ	1	5	6	27	29	Low	18,5%	81,3%
Хмельницький	1	5	6	24	39	Low	16,7%	83,3%
Одеса	1	5	6	31	39	Low	16,7%	83,3%
Миколаїв	1	4	5	31	39	Low	16,7%	83,3%
Дніпро	2	4	6	33	39	Low	50%	50%
Донецьк	1	3	4	49	39	High	25%	75%
Київ	2	3	5	26	39	Low	40%	60%
Черкаськ	4	2	6	38	38	High	100%	0%
Житомир	0	6	6	12	29	Low	0%	100%
Чернівці	2	1	4	49	39	High	75%	25%
Запоріжжя	3	1	4	54	39	High	75%	25%
Винница	1	2	3	32	39	Low	33,3%	66,6%
Городище-Красилівський	2	1	3	35	39	High	75%	25%
Підкар.	2	2	4	44	39	High	50%	50%
Криворізький	2	2	4	53	39	High	50%	50%
Бахмут	3	1	4	53	39	High	75%	25%

Рис.35 Аналіз продажів відносно середнього показника продажів у відповідності з містом

```

1 -- аналіз продажів відносно середнього показника у відповідності з назвою категорії
2 DECLARE @avgDron FLOAT
3 SELECT @avgDron = AVG(Order_Fact.count_dron) FROM Order_Fact
4
5 SELECT TypeDron_Dim.name_category,
6   (SELECT COUNT(ord_f.count_dron) FROM Order_Fact ord_f WHERE @avgDron < (ord_f.count_dron) AND Order_Fact.id_typeDron = ord_f.id_typeDron) AS 'Більше середньої',
7   (SELECT COUNT(ord_f.count_dron) FROM Order_Fact ord_f WHERE @avgDron > (ord_f.count_dron) AND Order_Fact.id_typeDron = ord_f.id_typeDron) AS 'Менше середньої',
8   COUNT(Order_Fact.count_dron) AS 'Середні продажі за категорією',
9   AVG(Order_Fact.count_dron) AS 'Середні продажі за категорією',
10  @avgDron AS avgAll,
11  CASE
12    WHEN AVG(Order_Fact.count_dron) > @avgDron
13      THEN 'High'
14    ELSE 'Low'
15  END AS 'purchaseClassification',
16  CAST(ROUND((CAST((SELECT COUNT(ord_f.count_dron) FROM Order_Fact ord_f WHERE @avgDron < (ord_f.count_dron)
17   AND Order_Fact.id_typeDron = ord_f.id_typeDron) AS FLOAT)/CAST(COUNT(Order_Fact.count_dron) AS FLOAT)*100, 2) AS nvarchar) + '%' AS 'Вірогідність вище середньої',
18  CAST(ROUND((CAST((SELECT COUNT(ord_f.count_dron) FROM Order_Fact ord_f WHERE @avgDron > (ord_f.count_dron)
19   AND Order_Fact.id_typeDron = ord_f.id_typeDron) AS FLOAT)/CAST(COUNT(Order_Fact.count_dron) AS FLOAT)*100, 2) AS nvarchar) + '%' AS 'Вірогідність нижче середньої'
20  FROM Order_Fact
21  JOIN TypeDron_Dim ON Order_Fact.id_typeDron = TypeDron_Dim.id_typeDron
22  GROUP BY TypeDron_Dim.name_category, Order_Fact.id_typeDron

```

Результати:

name_category	Більше середньої	Менше середньої	Всього записів	Середні продажі за категорією	avgAll	purchaseClassification	Вірогідність вище середньої	Вірогідність нижче середньої
Літак	6	10	16	35	39	Low	37,5%	62,5%
Простий	7	10	17	39	39	Low	41,18%	58,82%
Складний	8	11	19	37	39	Low	42,11%	57,89%
З автопілотом	10	8	18	43	39	High	55,56%	44,44%
З екологізмом	5	13	18	34	39	Low	27,78%	72,22%
З FPV	9	9	18	45	39	High	50%	50%

Рис.36 Аналіз продажів відносно середнього показника у відповідності з назвою категорії

НУБІП України

HАналізуючи отримані дані можна виділити наступні правила:

Якщо місто Полтава, то з імовірністю 83% продажі нижче середнього (Low);

Якщо місто Запоріжжя, то з і імовірністю 75% продажі вище середнього (High);

Якщо категорія типу «З вологозахистом», то з імовірністю 72% продажі нижче середнього (Low);

Якщо категорія типу «З автопілотом», то з імовірністю 55% продажі вище середнього (High).

Проаналізувавши дані, можна зробити висновок, що кількість продажів залежить більше від локації де продається дрон, ніж від категорії дрону.

HУ цілому, цей метод достатньо простий та зручний, дає зрозумілі результати для інтерпретації, проте може мати не дуже точні результати.

3.8.2 Використання методу Наївного Байеса

HНаївний алгоритм Байеса – це алгоритм класифікації, заснований на теоремі Байеса з припущенням про незалежність ознак. Іншими словами, НВА припускає, що наявність будь-якої ознаки в класі не пов'язана з наявністю будь-якої іншої ознаки.

HНаприклад, фрукт може вважатися яблуком, якщо він червоний, круглий та його діаметр становить близько 8 сантиметрів. Навіть якщо ці ознаки залежать один від одного або від інших ознак, у будь-якому випадку вони роблять незалежний внесок у ймовірність того, що цей фрукт є яблуком. У зв'язку з таким

припущенням алгоритм називається наївним [22].

Самий підхід гуртується на розумінні часткової та повної ймовірності.

НУБІ

$$P(c|x) = \frac{P(x|c)P(c)}{P(x)}$$

Likelihood Class Prior Probability
 Posterior Probability Predictor Prior Probability

ДІНИ

НУБІ

$$P(c|X) = P(x_1|c) \times P(x_2|c) \times \dots \times P(x_n|c) \times P(c)$$

Рис.37 Формула Байєса

УКРАЇНИ

Складовими формули цього алгоритму є

- $P(c|x)$ – апостеріорна ймовірність даного класу с (тобто даного значення цільової змінної) при даному значенні ознаки x.

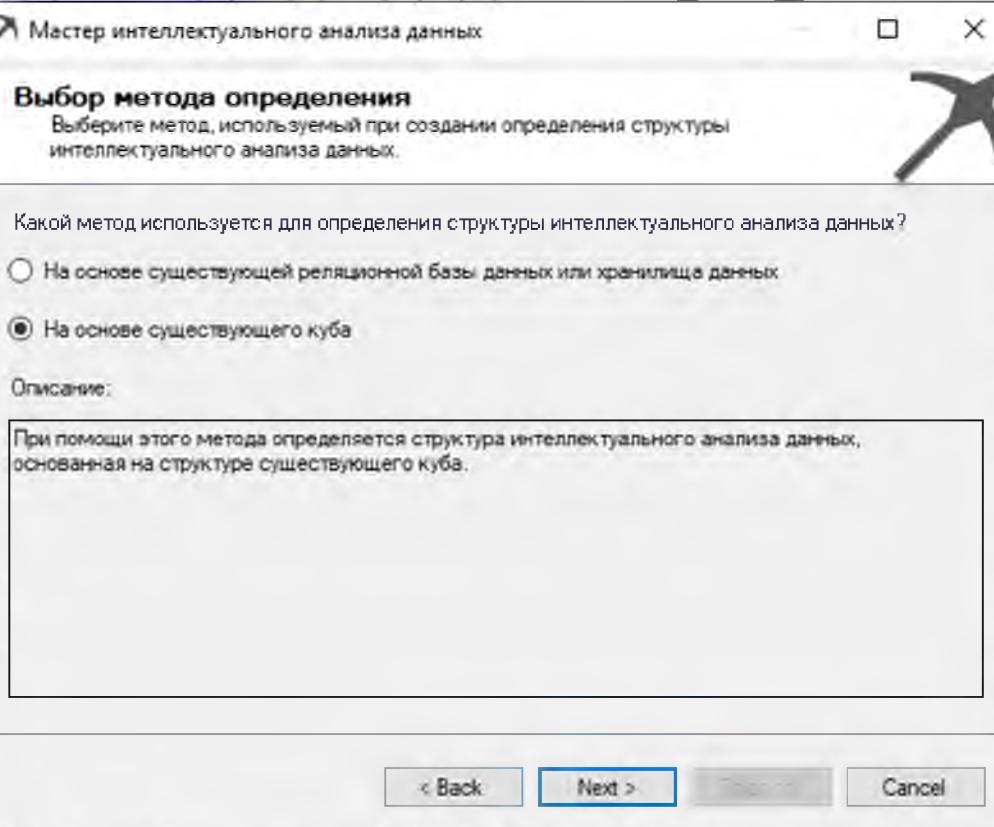
НУБІ

- $P(c)$ – априорна ймовірність цього класу.
- $P(x|c)$ – правдоподібність, тобто: ймовірність цього значення ознаки при даному класі.
- $P(x)$ – априорна ймовірність цього значення ознаки.

УКРАЇНИ

Алгоритм Байєса був створений за допомогою інструментарію інтелектуального аналізу даних в Visual Studio.

НУБІ



НУБІ

УКРАЇНИ

Рис.38 Створення методу визначення

НУБІ

УКРАЇНИ

НУБІ

УКРАЇНИ

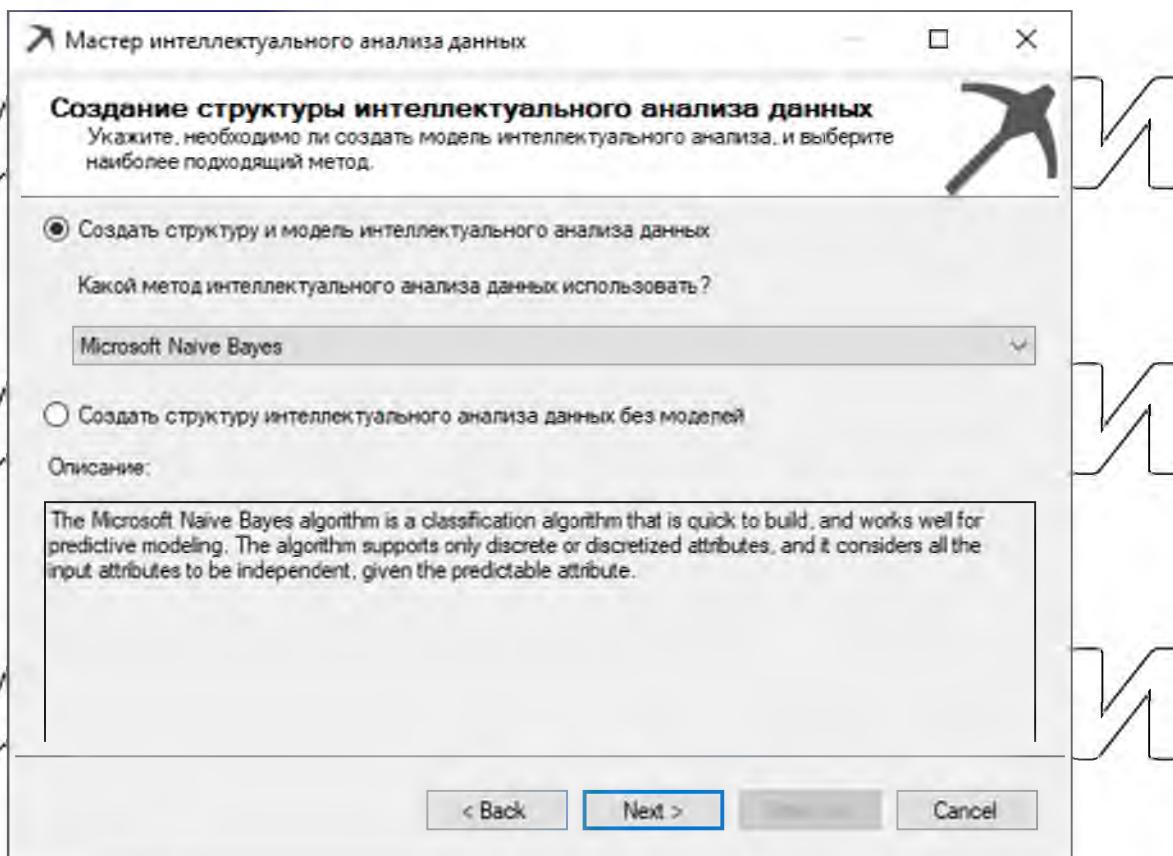


Рис.39 Вибір методу інтелектуального аналізу даних

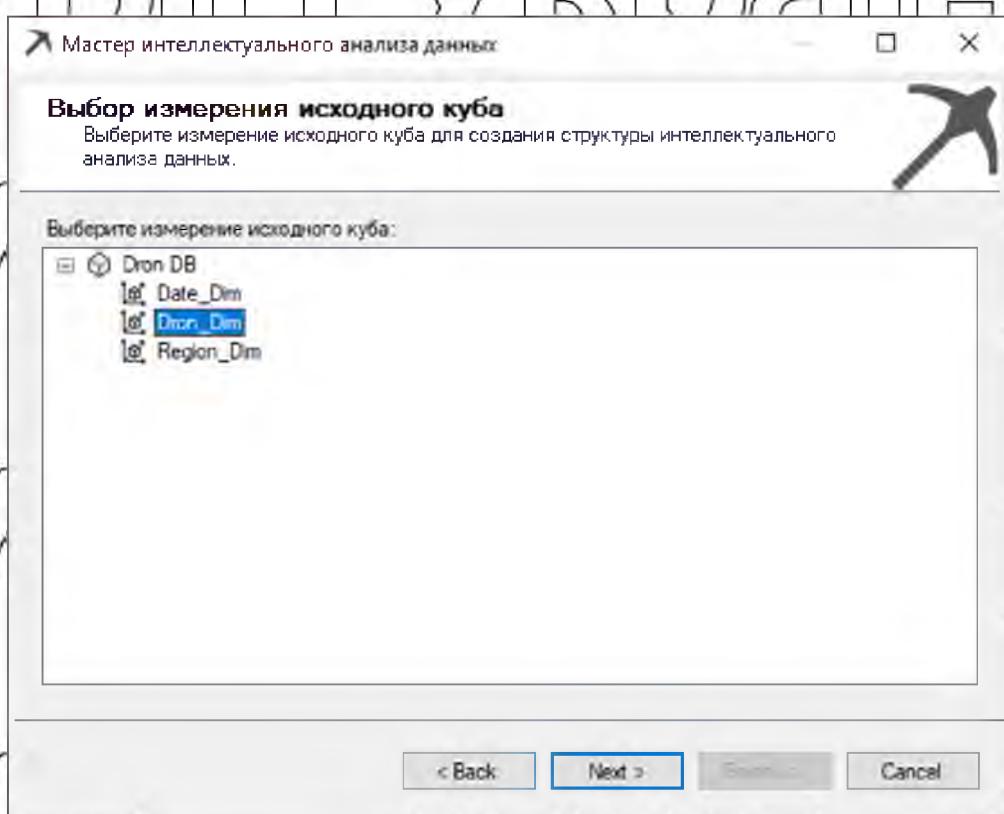
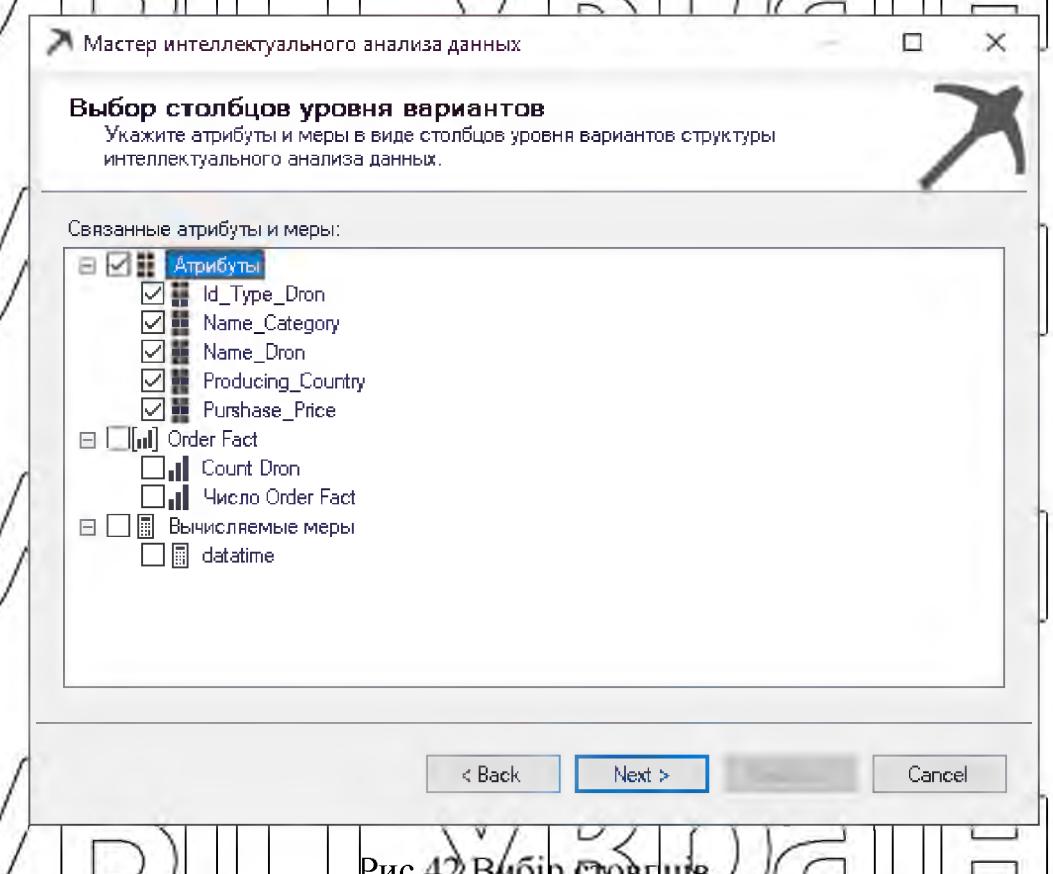
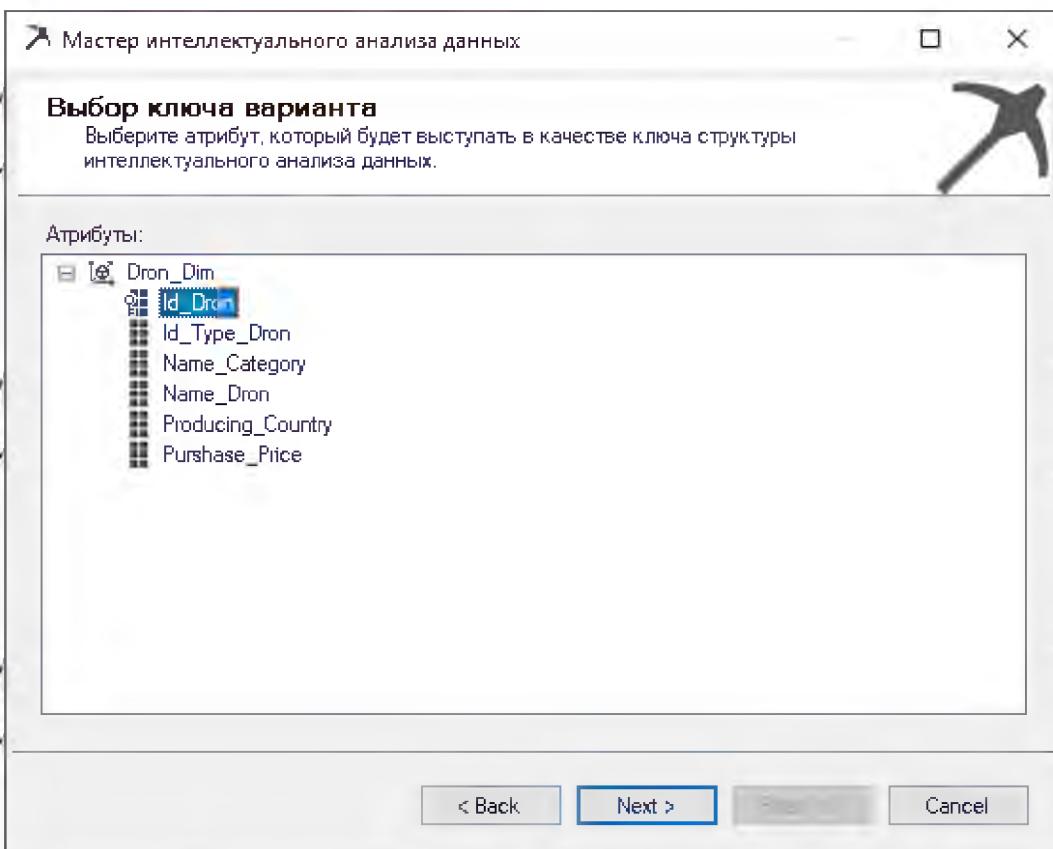


Рис.40 Вибір виміру



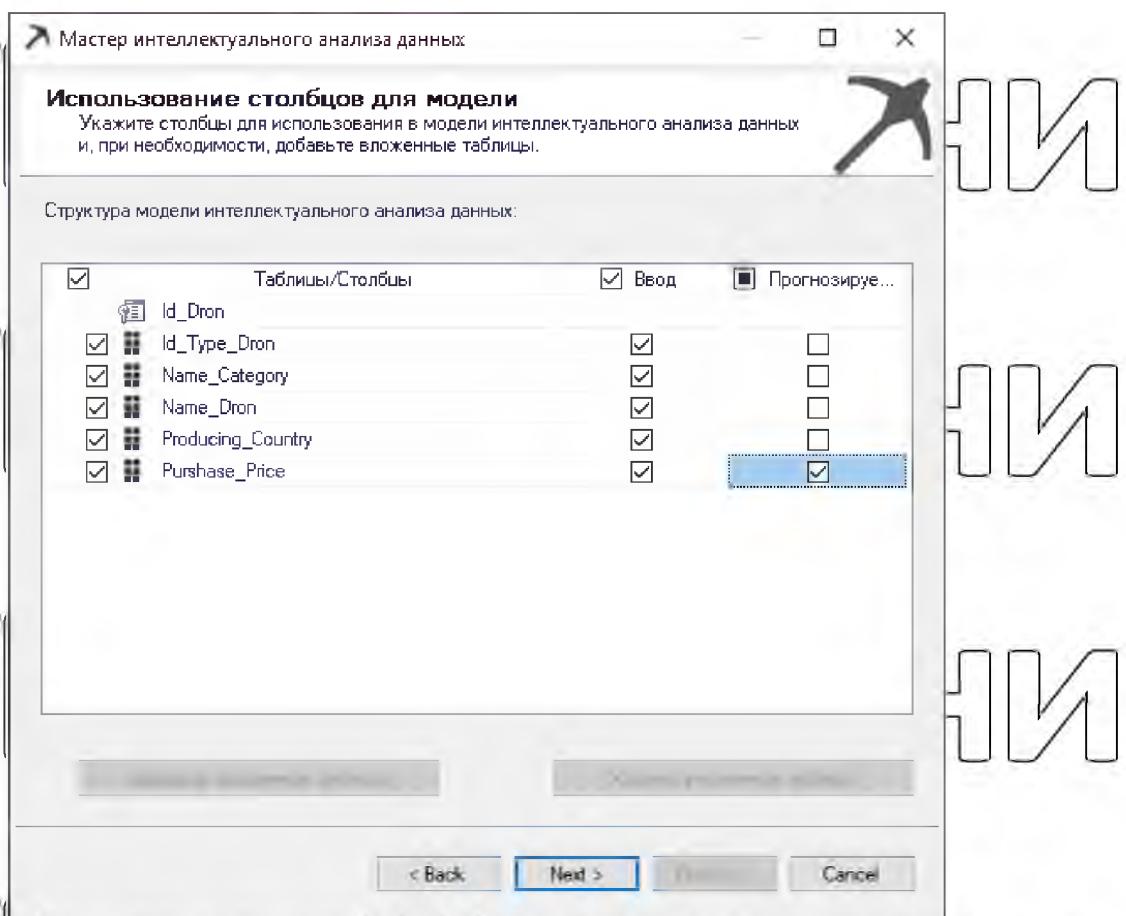


Рис.43 Вибір стовпців для аналізу та прогнозування

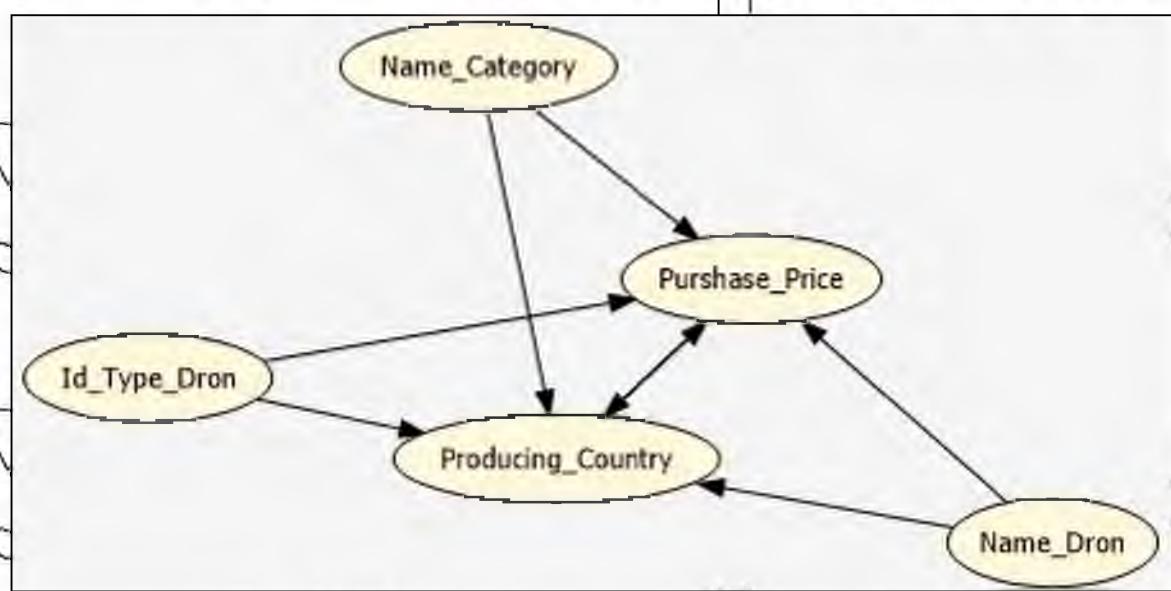


Рис. 44 Сформована мережа залежностей атрибутів

Дивлячись на побудовану мережу залежностей можемо побачити що існує двостороння залежність ціни продажу (Purchase Price) від країни виробника

НУВІД України

(Producing_Country) Значення ціни та країни виробника залежать від параметрів: назва дрону, його категорії та типу, до якого відноситься.

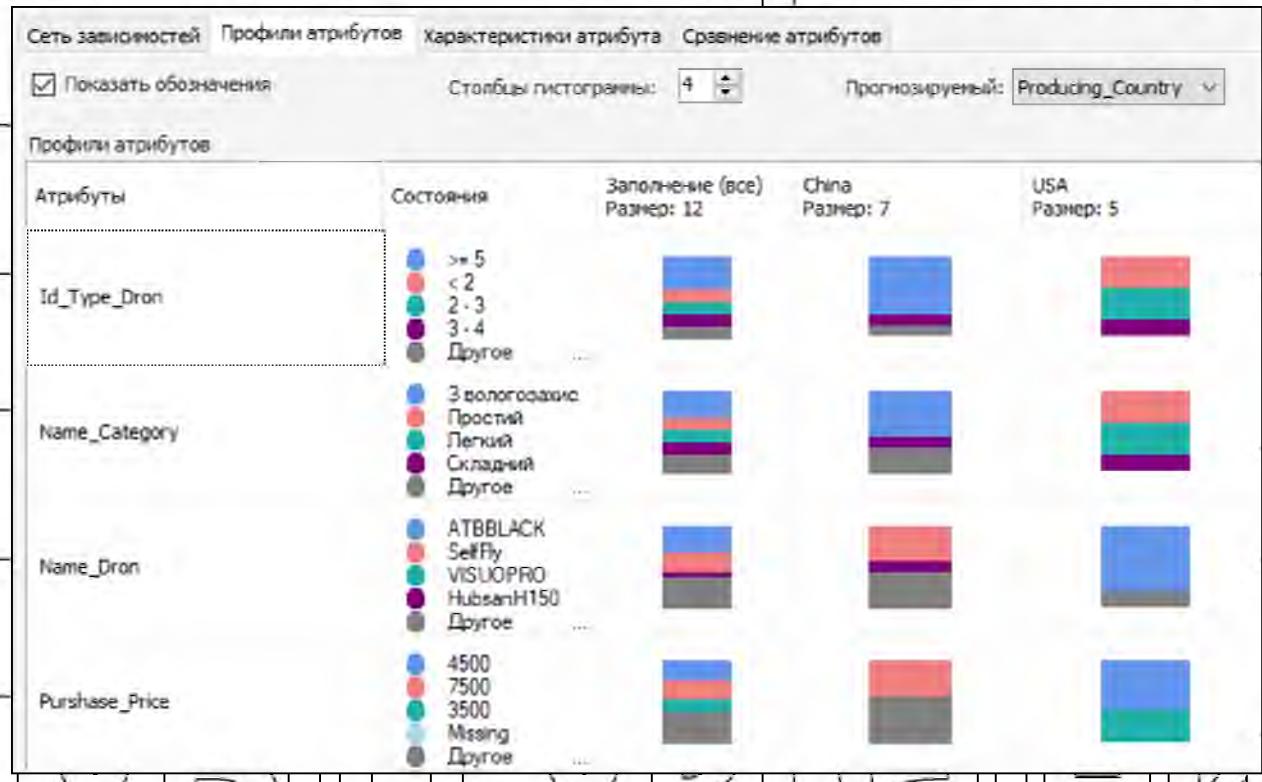


Рис.45 Профіль атрибуту «Producing_Country»

На основі проаналізованих даних можна зробити висновок що на виробництво країною значно впливає тип дронів, який виготовляється.

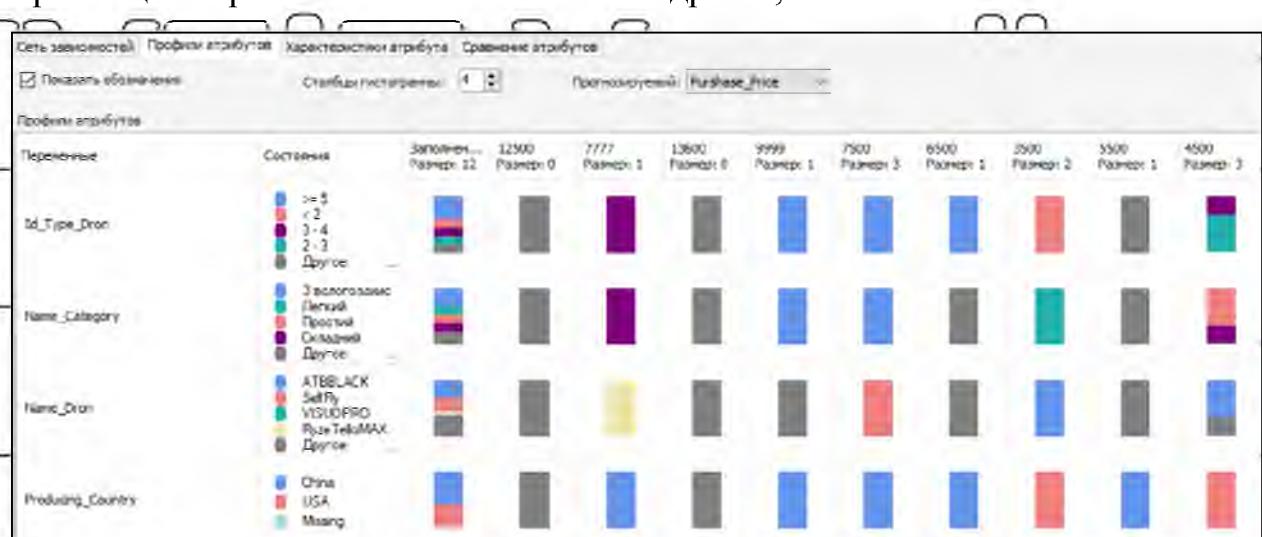


Рис.46 Профіль атрибуту «Purshase_Price»

На основі проаналізованих даних можна зробити висновок що на ціну дрону значно впливає т.е. до якого типу дронів він відноситься.

3.8.3 Дослідження використання асоціативних правил

Пошук асоціативних правил – це метод для пошуку певних шаблонів у наборі даних. Вперше його почали використовувати для пошуку шаблонів купівлі товарів у магазинах. У даному випадку об'єктами були товари, які входили до транзакцій. Транзакціями були чеки або квитанції, що відображали дані про покупку клієнта та її час. При великому наборі транзакцій можна визначати певні залежності у покупках, результатом поприку є правило, яке формується наступним чином, наприклад: “Якщо молоко, то хліб та навпаки”.

Це означає, що в наборі транзакцій велику підтримку має транзакція, до складу якої входять товари молоко та хліб. Підтримка (support) – це відношення транзакції з заданими об'єктами до загальної кількості транзакцій. У даному випадку найбільшу підтримку має транзакція до складу якої входить молоко та хліб.

Коли отримали в результаті правило (це ще гіпотеза), то можна проаналізувати її за допомогою олар технологій. Якщо гіпотеза підтверджується, то можна зробити певне управлінське рішення, наприклад: “поставити прилавок з хлібом поруч з прилавком молока або навпаки”. Загалом робота з пошуку асоціативних правил виглядає так. При роботі над пошуком правил аналітик також може задати значення мінімальної підтримки. Це дає можливість отримати так званий частий набір (large itemset). Частий набір представляє правила, які є більш точними серед щікавих для аналітика правил [23].

Проте досить часто виникає потреба не тільки визначати частоту входження об'єкту до транзакцій, але й їхню послідовність у транзакціях. Пошук правил з певною послідовністю називається сиквенціальний аналіз. Такий аналіз може надати можливість прогнозування настання подій при фіксуванні певної послідовності перебігу подій. Найбільш актуальним він є у компаніях, які займаються обслуговуванням мереж.

Далі наведені результати використання асоціативних правил, що дадуть змогу допомогти при аналізі продажів та залежності кількості продажів від ряду характеристик.

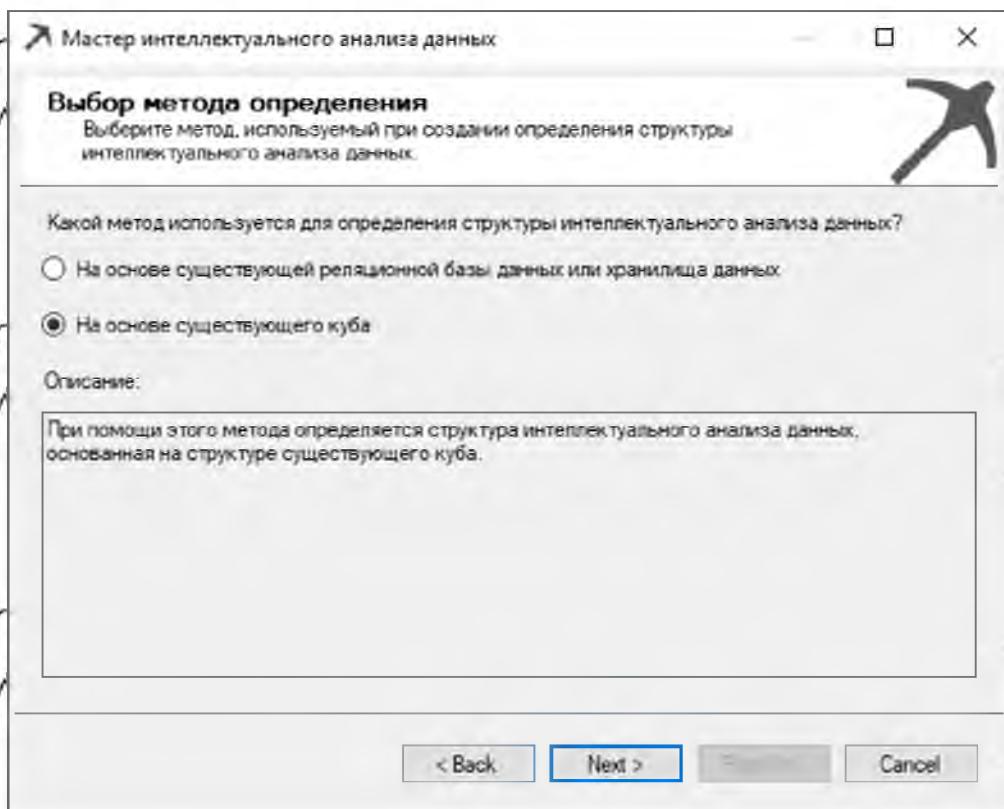


Рис.47 Створення методу визначення

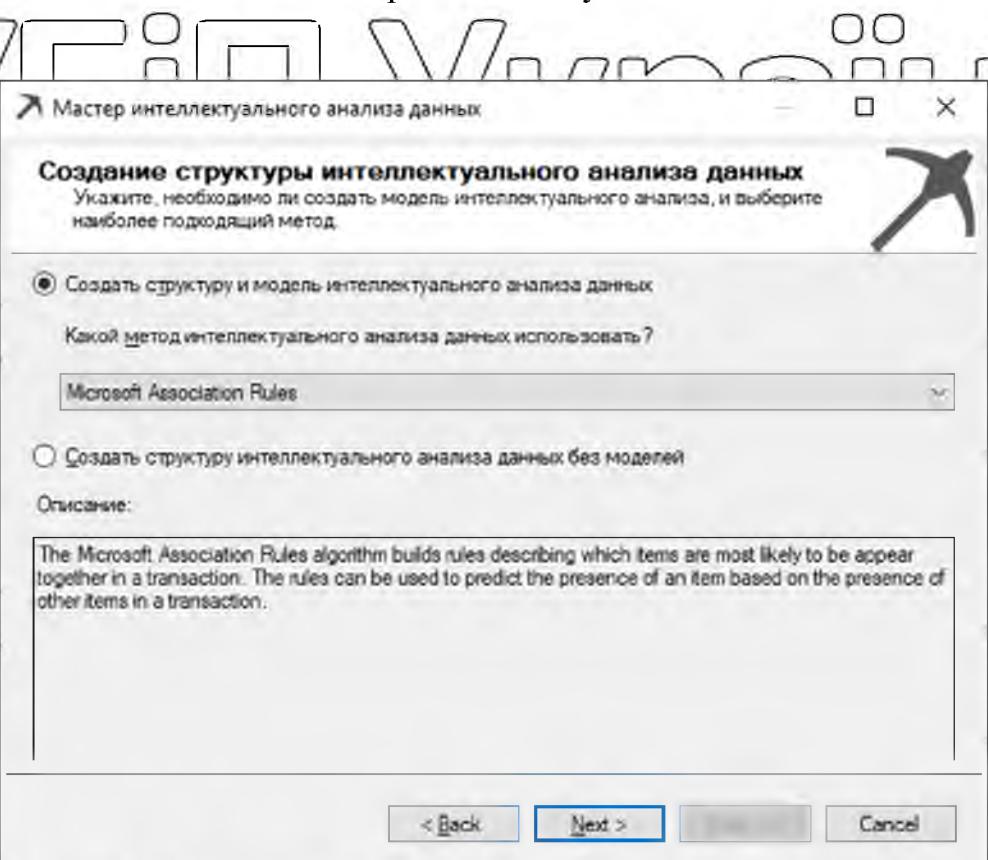


Рис.48 Вибір методу інтелектуального аналізу даних

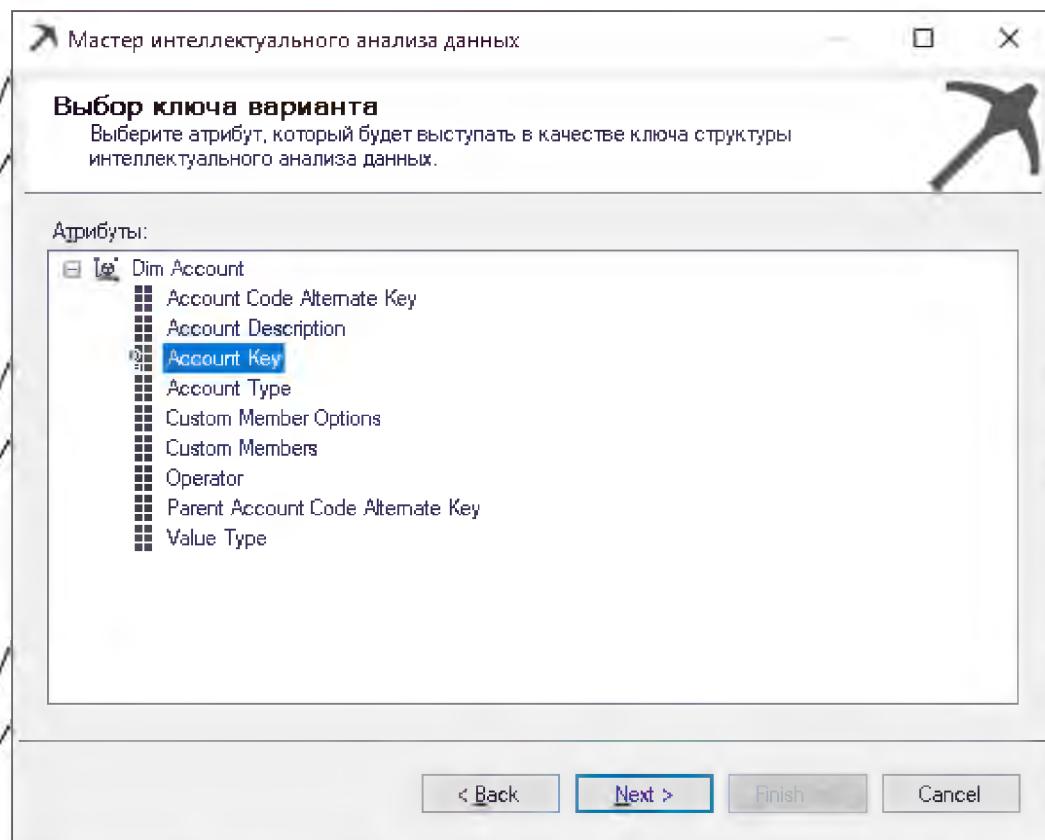


Рис.49 Вибір ключа

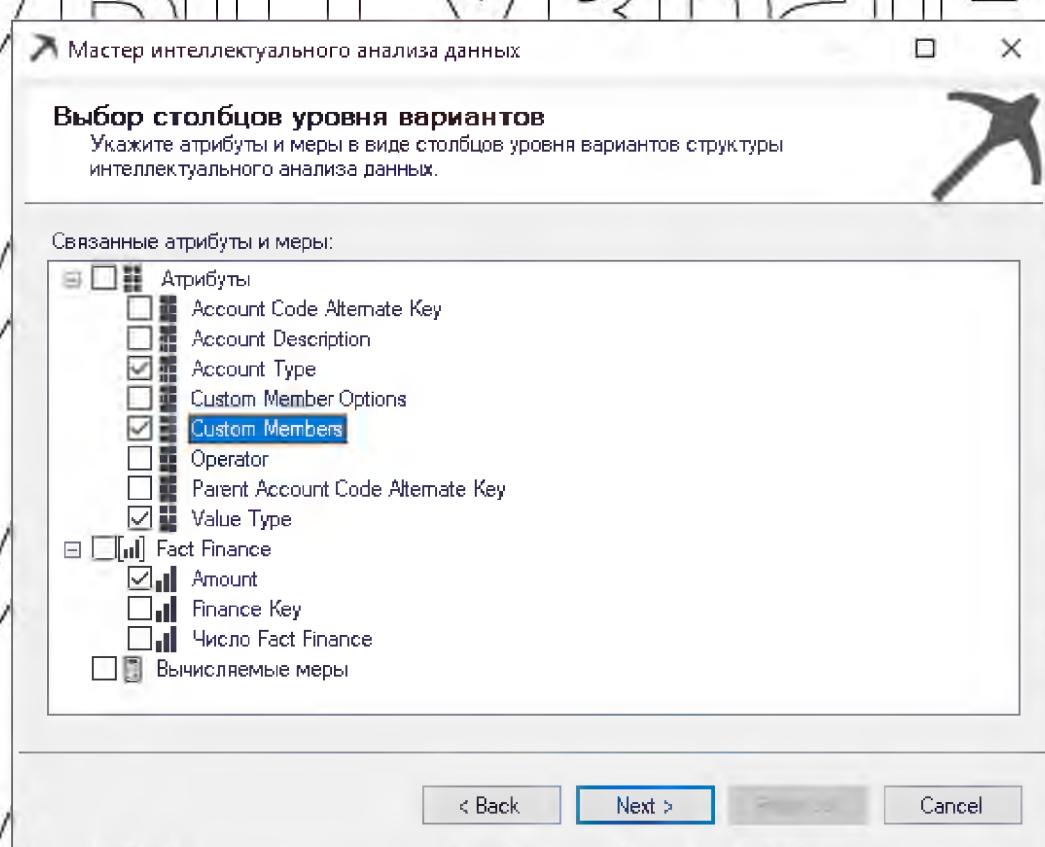


Рис.50 Вибір стовпців

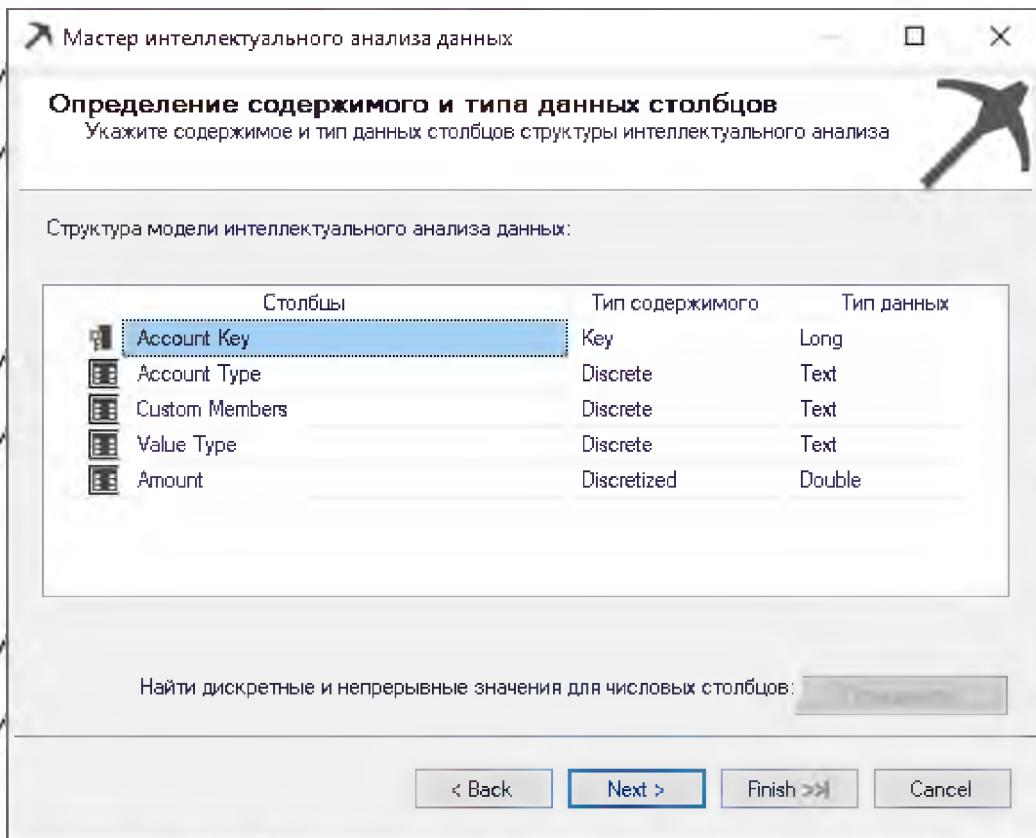


Рис.51 Визначення вмісту і типу даних стовпців

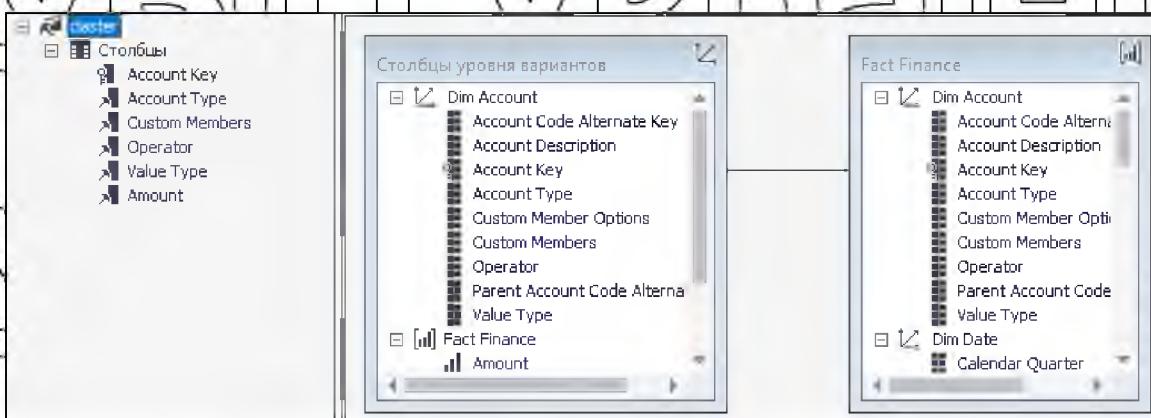


Рис.52 Структура інтелектуального аналізу

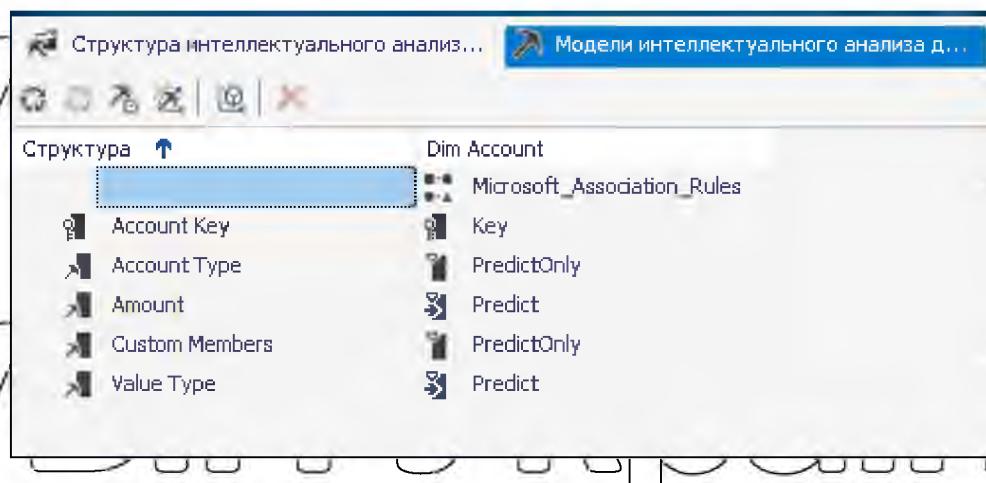


Рис.53 Моделі інтелектуального аналізу

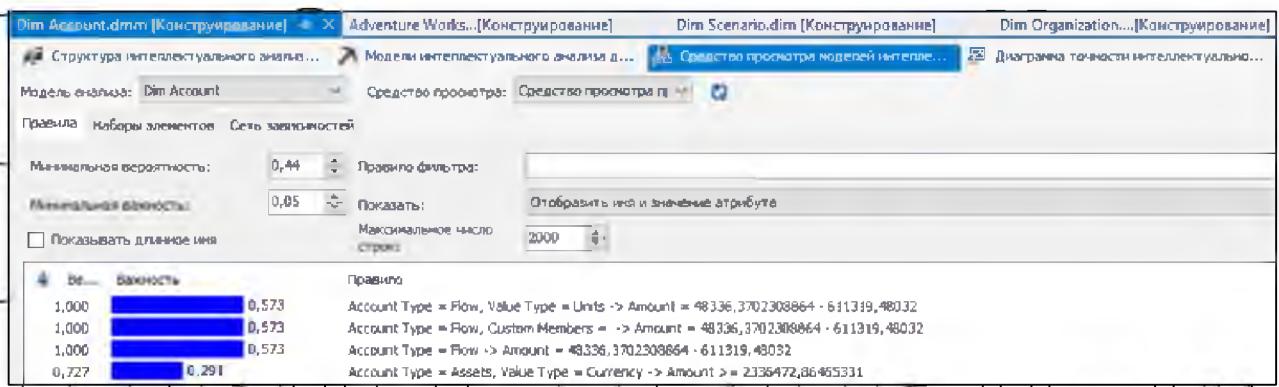


Рис.54 Відображення знайдених правил під час обробки моделі



Рис.55 Графік порівняння моделі з ідеальною моделлю (зелена лінія – Dim

акцоуп, синя – модель випадкового виміру, червона – ідеальна модель для Dim account)

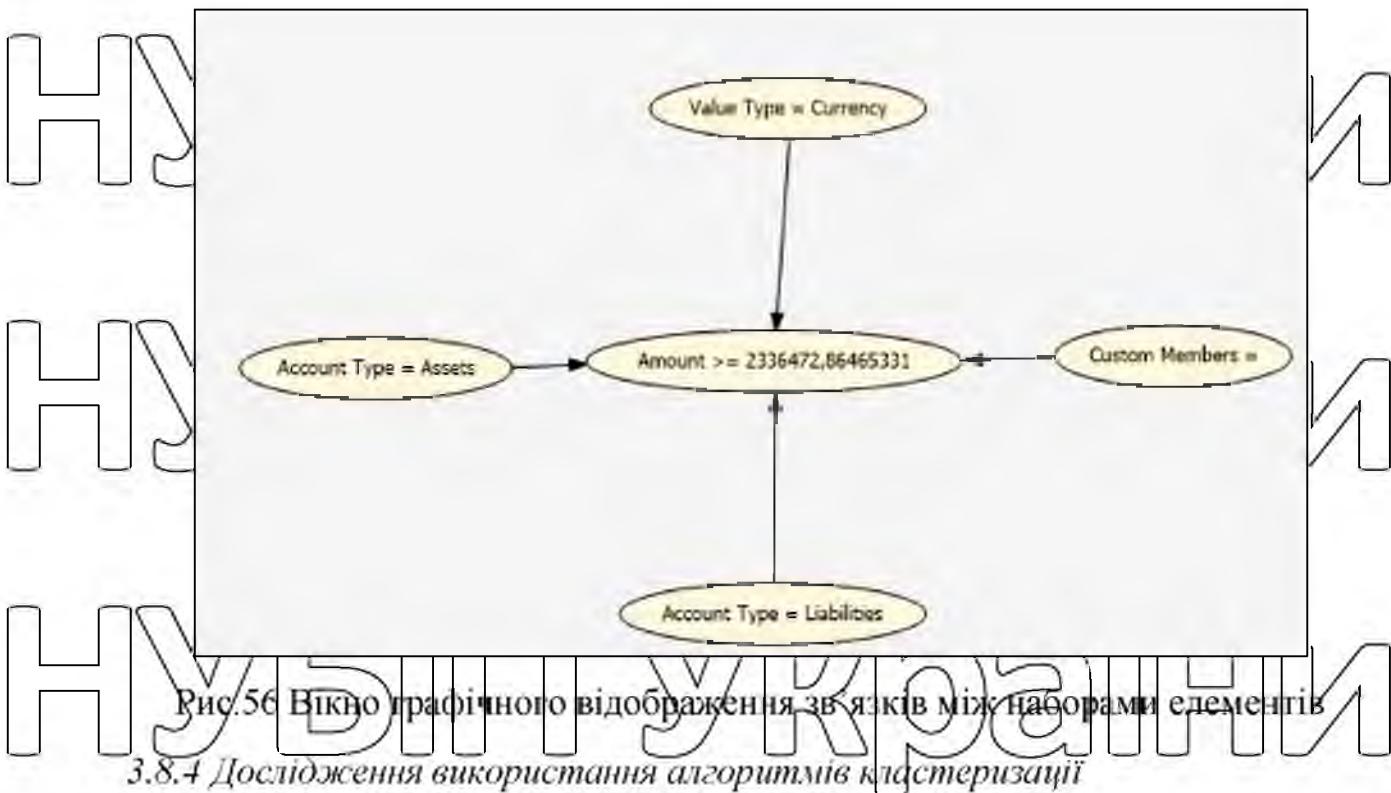


Рис.56 Вікно графічного відображення зв'язків між нафарами елементів

3.8.4 Дослідження використання алгоритмів кластеризації

Кластеризація – це техніка навчання без вчителя, використовується для виявлення нетривалого групування в наборі даних. Цей набір даних може бути великим набором даних. Крім того, якщо існує велика кількість атрибутив, вам потрібна спеціальна техніка для пошуку природного групування, оскільки ручне групування неможливе[24].

В Data Miner кластеризація використовується для сегментації клієнтів і ринків, медичної діагностики, соціальних і демографічних досліджень, визначення кредитоспроможності позичальників і в багатьох інших областях.

Кластеризація дозволяє досягти наступних цілей:

- покращує розуміння даних за рахунок виявлення структурних груп;
- розбиття набору даних на групи подібних об'єктів дозволяє спростити подальшу обробку та прийняття рішень застосовуючи до кожного кластера свій метод аналізу;
- дозволяє компактно представляти та зберігати дані. Для цього замість

зберігання всіх даних можна залишити по одному типовому спостереженню кожного кластера;

НУБІП України
пoшук норизни - виявлення нетипових об'єктів, які не потрапили в
жодний кластер.
За допомогою інструментів Visual Studio було створено модель
інтелектуального аналізу для кластеризації.

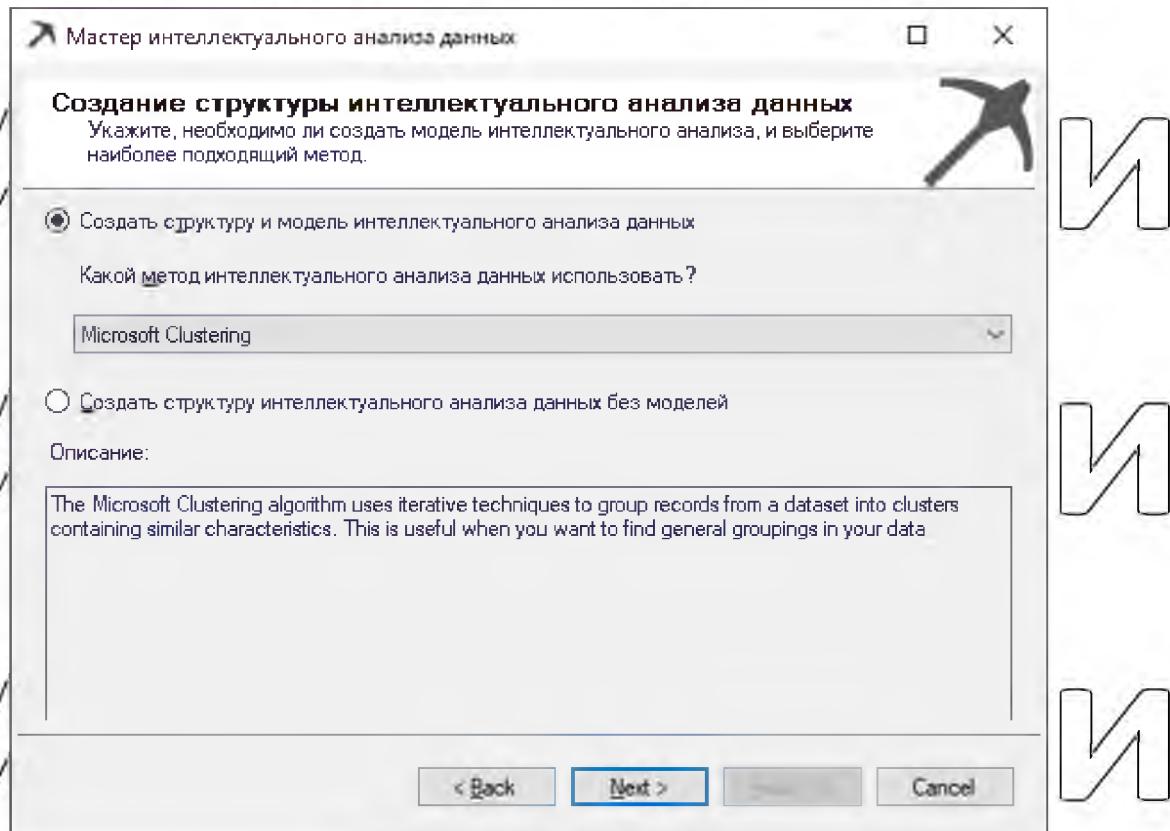


Рис.57 Вибір технології

НУБІП України

НУБІП України

НУБІП України

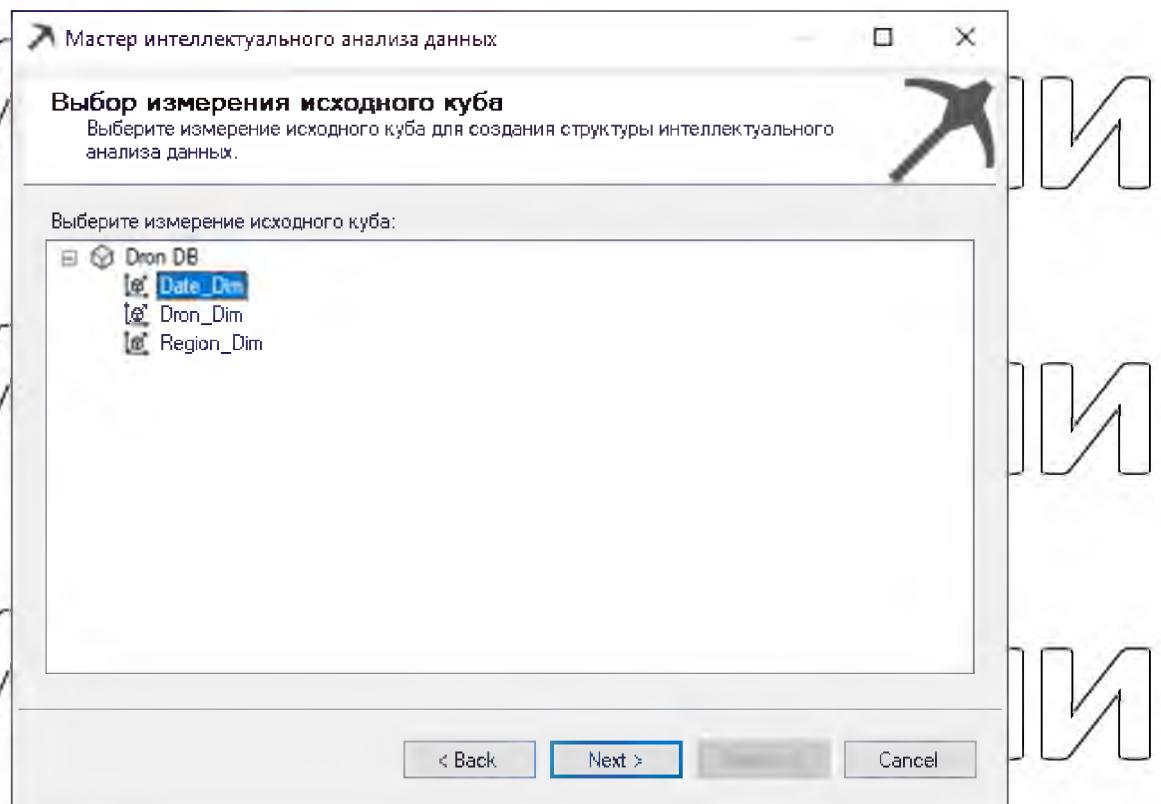


Рис.58 Вибір вимірів кубу

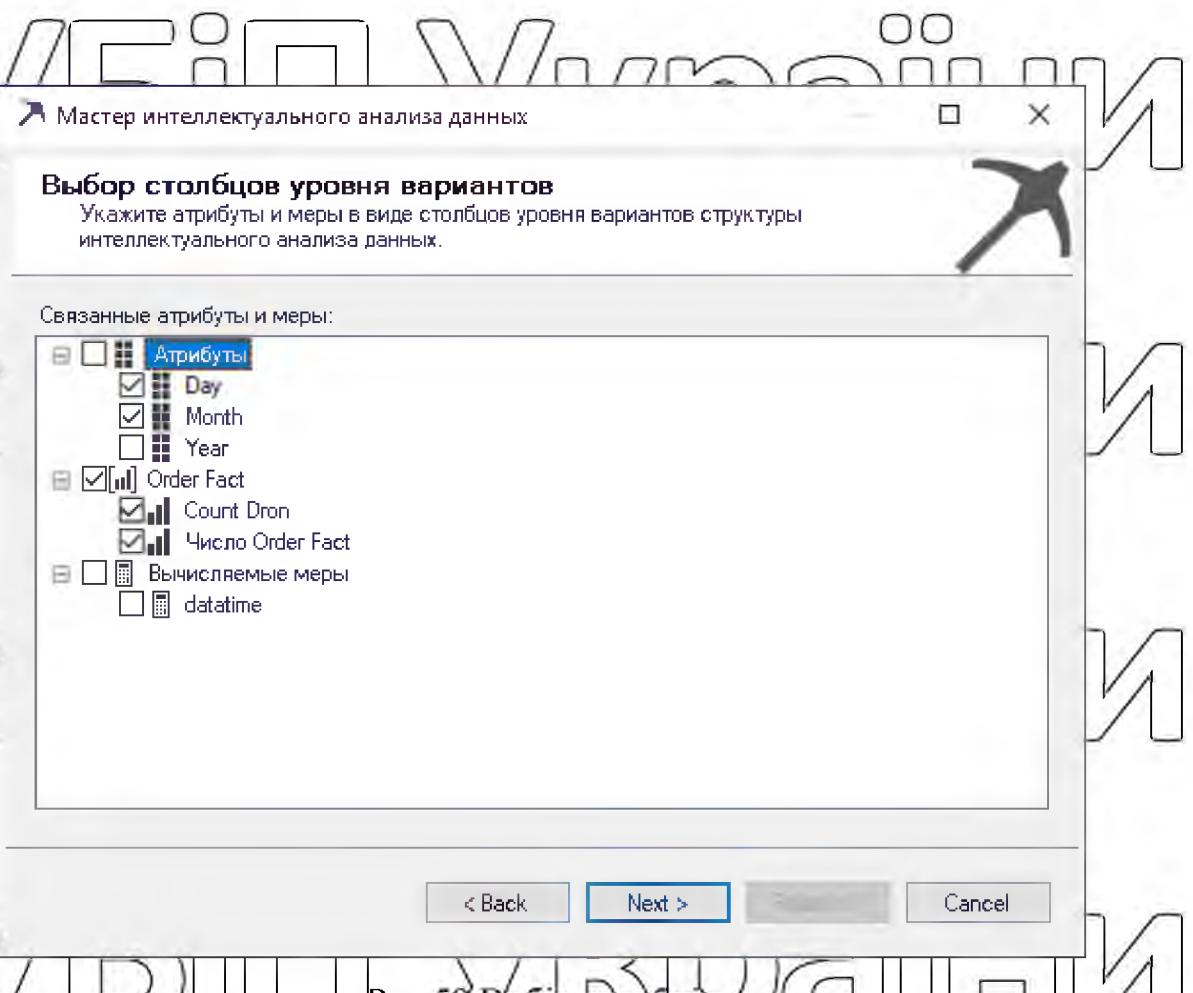
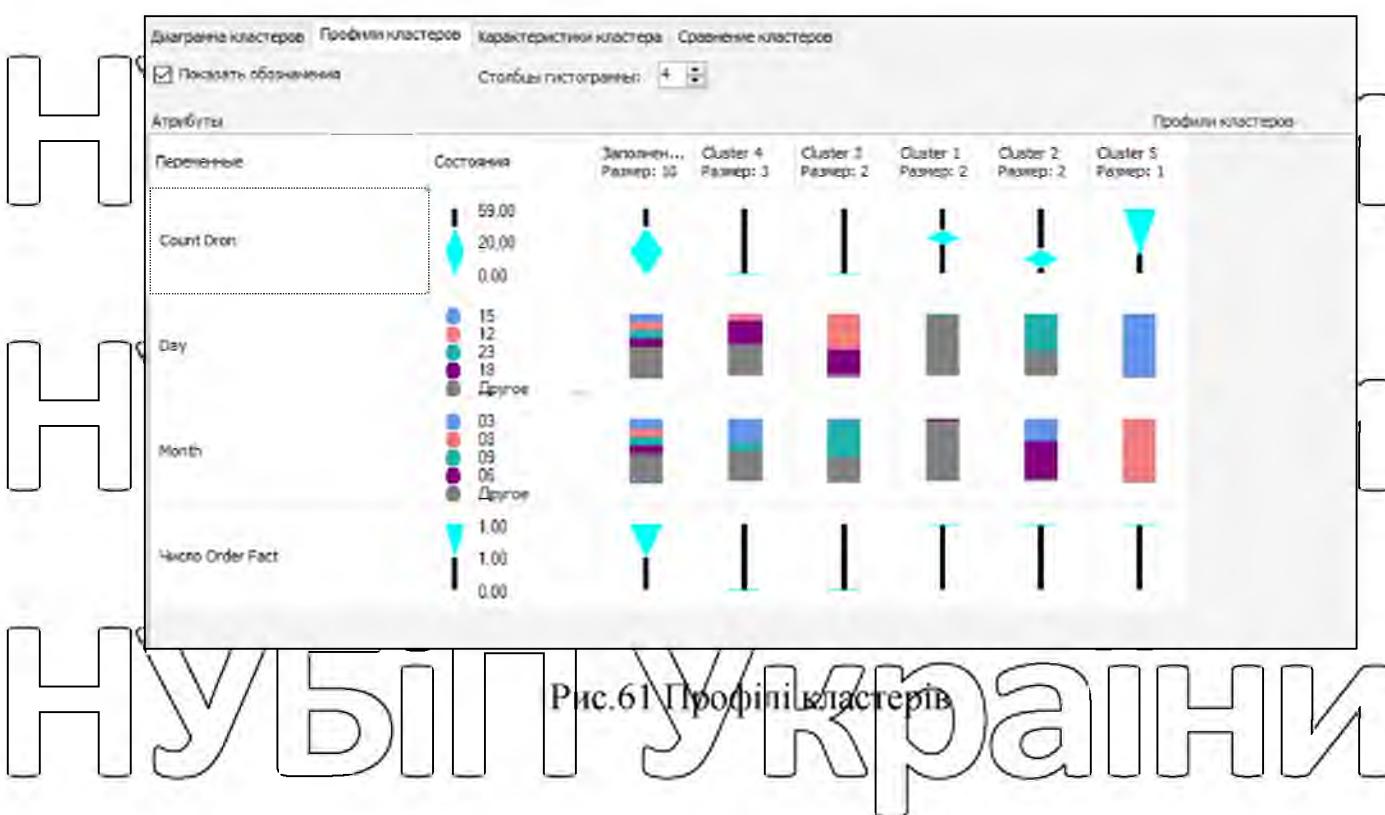
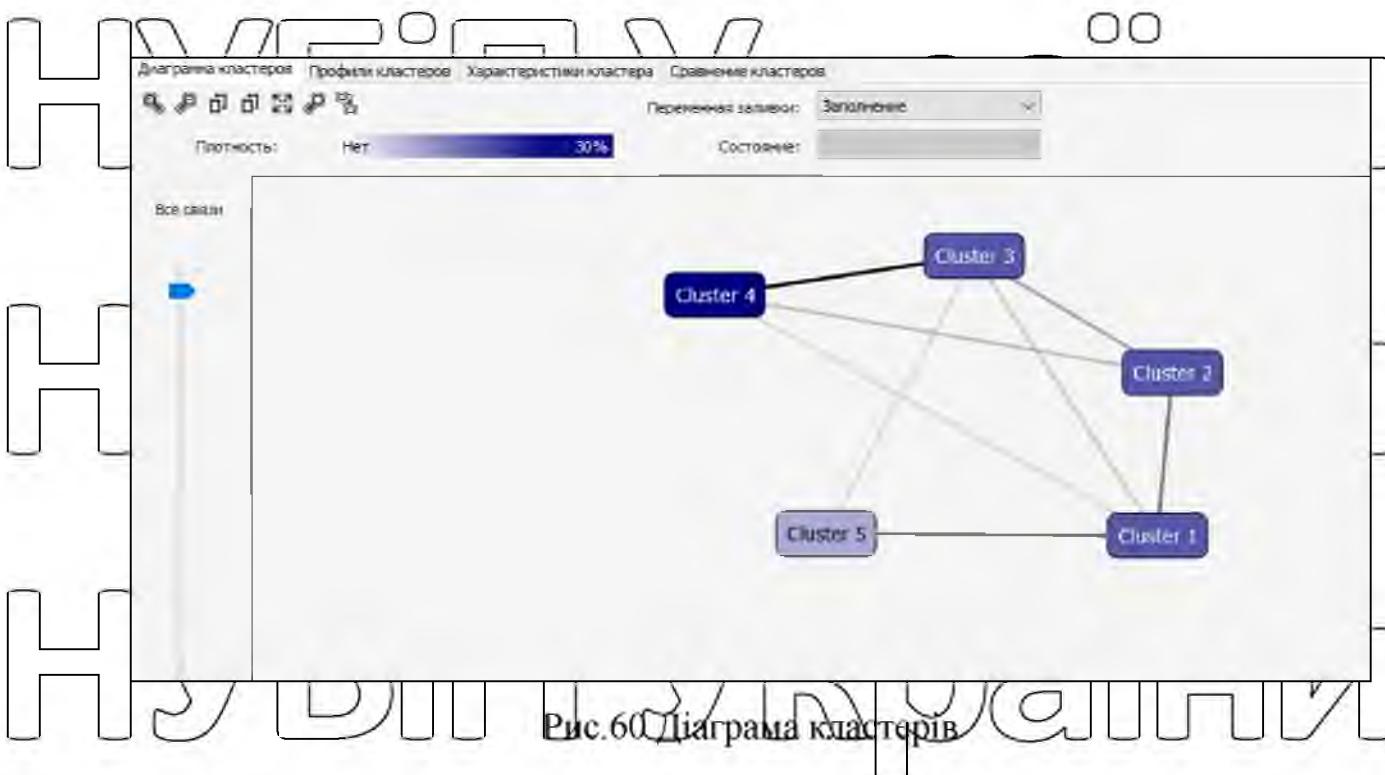


Рис.59 Вибір стовбців



НУБІП України

4 РЕЗУЛЬТАТИ ДОСЛІДЖЕННЯ

4.1 Вимоги до апаратного та програмного забезнечення

ІС система є веб-орієнтованою, це означає, що користувачу не потрібно нічого встановлювати, а лише мати інтернет та робочий смартфон або комп'ютер

, за допомогою яких зможете працювати з системою [25].

З боку користувача система не потребує додаткових завантажень, тільки можливість приєднатися до браузеру на робочому пристрої через інтернет.

Менеджер також повинен ввійти в систему, що знаходиться на сервері

та зайди з свого облікового запису.

4.2 Тестування системи

Створена система знаходиться у вільному доступі, будь-який користувач може зйти на сайт і провести тестування. Відкривши систему, користувач має

змогу продивитися доступні дрони, здійснити пошук за фільтрами та підібрати необхідний літаючий апарат. Далі наведені скріншоти системи. Після входу у систему користувач бачить головну сторінку, де наявні фільтри для пошуку.

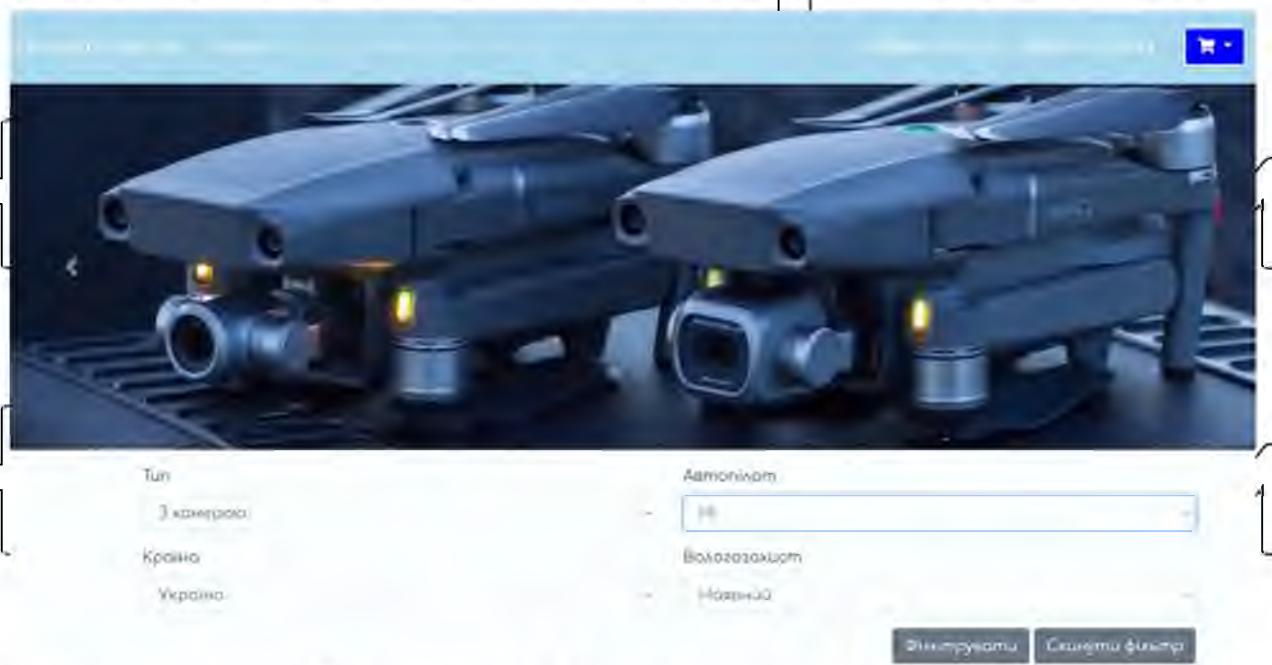


Рис. 62 Головна сторінка

Потім користувач має змаги пошуку необхідного дрона за допомогою сформованих фільтрів.

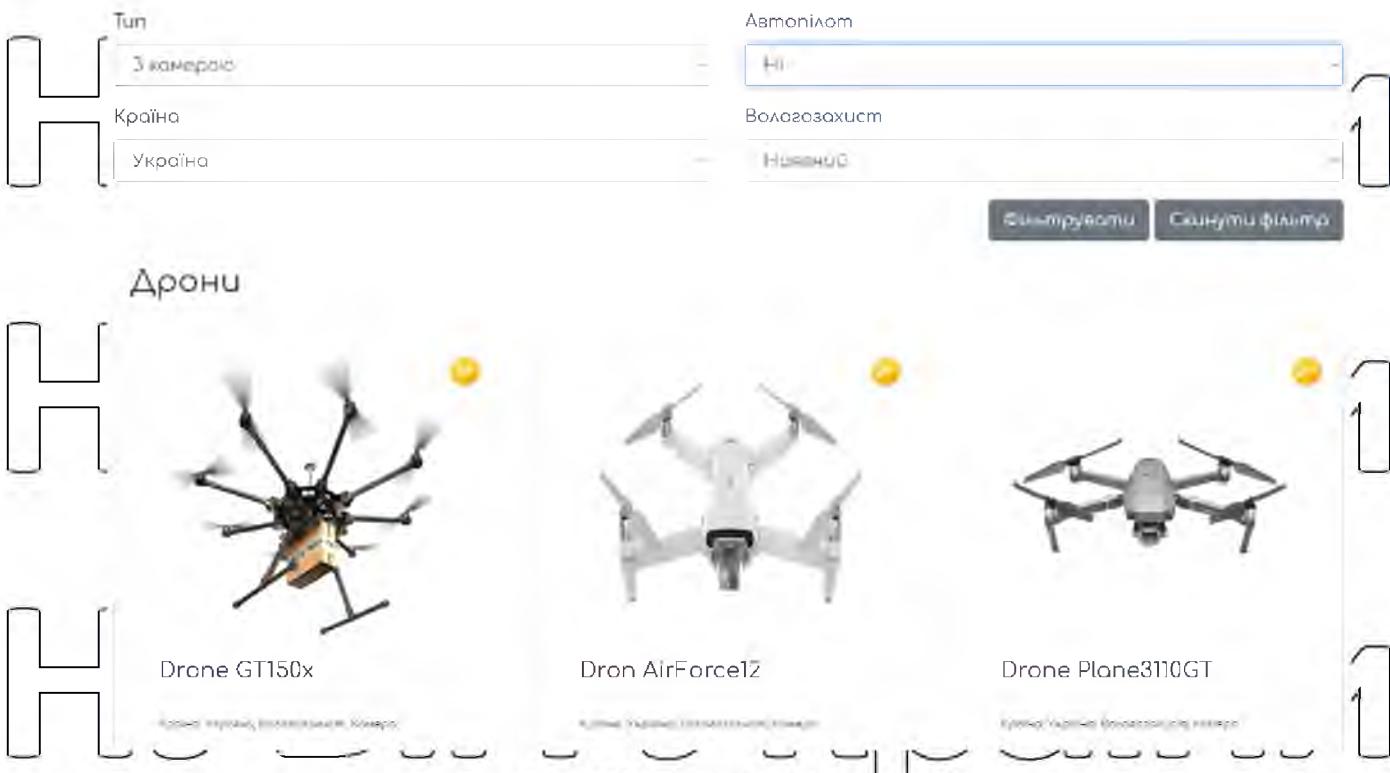


Рис. 63 Фільтрування дронів

За допомогою зручного та простого опитувальника, зображеного на рис. 63,

непрофесійному користувачу буде обрано дрон, який ідеально підіде під конкретні завдання.

<p>Підбір дрона</p> <p>Для проведення сільськогосподарських робіт</p> <p>Так</p> <p>Для пошуку необхідних речей з висоти</p> <p>Так</p> <p>Для застосування у метеорології (вивчення посилення кількості опадів)</p> <p>Ні</p> <p>Спортивні заходи</p> <p>Ні</p>	<p>Для широфотозйомки</p> <p>Так</p> <p>Для моніторингу контролю токсичних речей на полях</p> <p>Ні</p> <p>Для авифотозйомки масових заходів таких як концерти</p> <p>Так</p> <p>Для власного користування</p> <p>Ні</p>
---	--

Підбрати

Рис.64 Опитувальник для підбору дронів

НУ

Підібрани

Ваш ідеальний дрон

НИ**НУ****НИ**

Drone Plane3110GT

Код на Україні. Вільна зона, Канев

НУ

56990 грн

Замовити

НИ

Рис.65 Вдало відфільтрований дрон, що доступний для вибору користувачем

НУБІП України
 Після вибору дронів користувачами менеджеру звітуються дана інформація та звітуються у вигляді діаграм, що наведені нижче.

Кількість запитів на дрони по різних областях

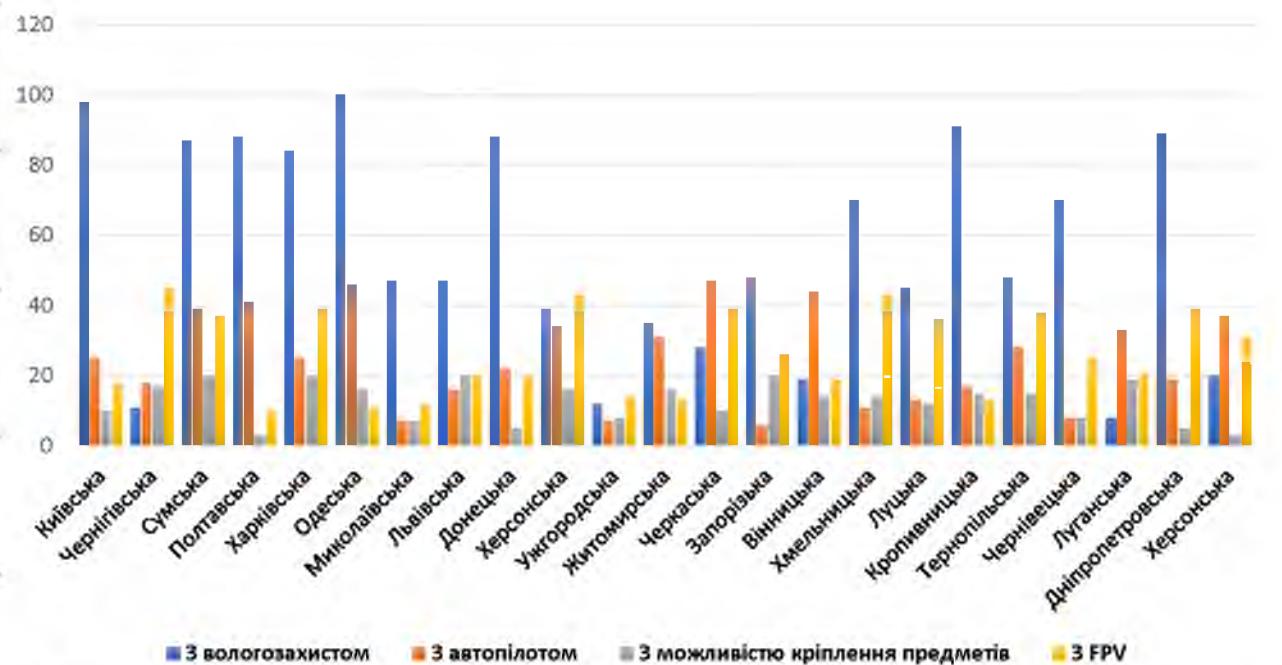


Рис.66 Діаграма «Кількість запитів на дрони по різних областях»

Порівняння запитів на дрони категорії FPV по областях з 01.01.2022 по 31.06.2022

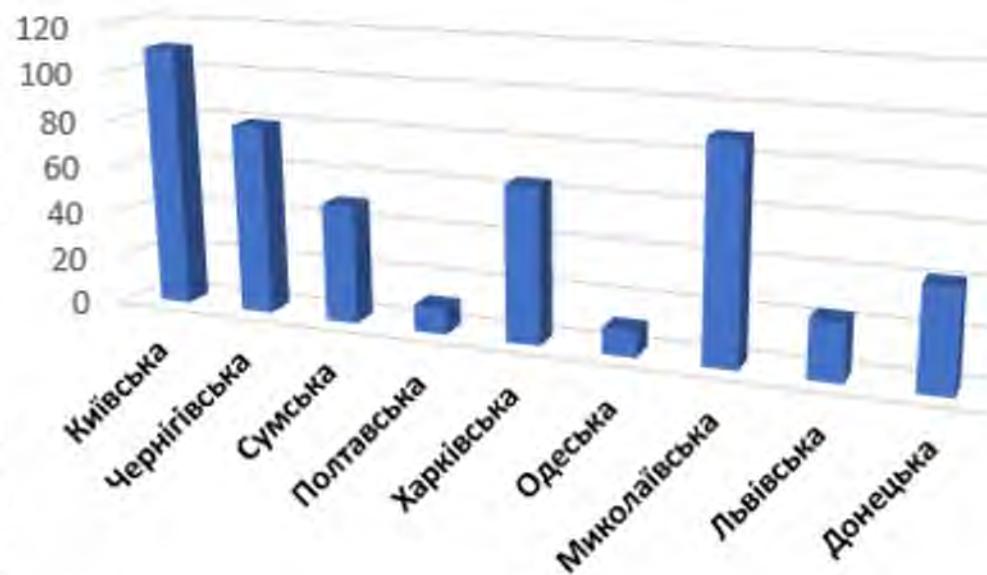


Рис.67 Діаграма «Порівняння запитів на дрони категорії FPV по областях за

НУБІП України
перше півріччя

Відсоток вибору категорій дронів по Київській області

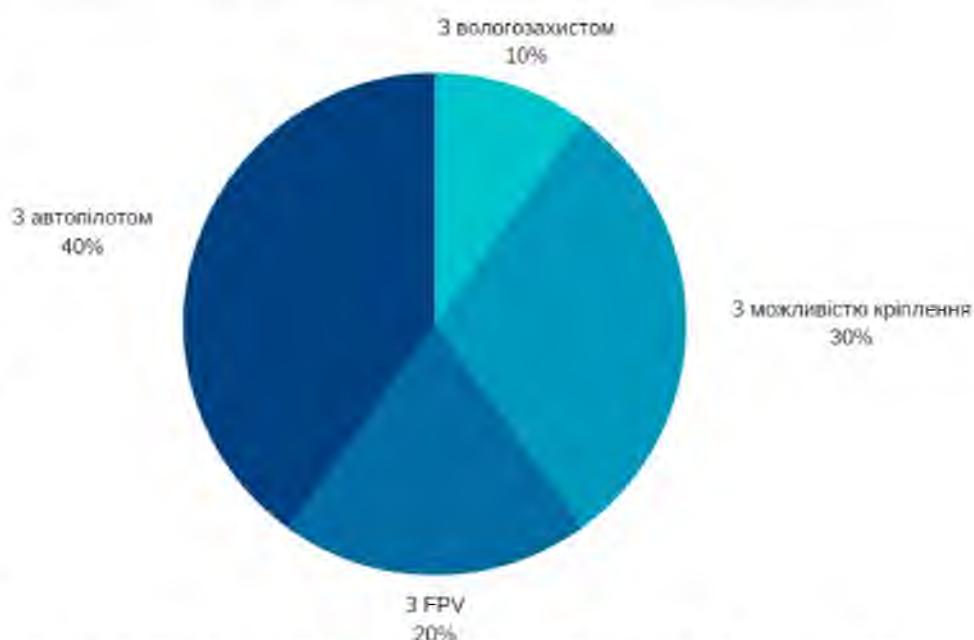


Рис.68 Діаграма «Відсоток категорій дронів ATB Black по Київській області»

4.3 Висновки використання OLAP-технології

У ході роботи з метою спрощення пошуку необхідного дрону користувачем була розроблена інтелектуальна система аналізу використання дронів. Запропоновано використання OLAP технологій для аналізу великого обсягу даних. Створено оперативну БД ІС. Далі розроблено СД, що забезпечує збереження інформації про використання дронів для подальшого їх аналізу. Наступним етапом було сформовано куб, звіти, що відображають результати роботи ІС, KPI по продуктивності.

4.4 Висновки використання технології Data Mining

У ході розробки системи було розглянуто питання Data Mining та використання цієї технології для знаходження невідомих закономірностей в наявному набору даних.

Представлені загальні поняття технології Data Mining, інструментів, що дозволяють їх використовувати при роботі з великим обсягом даних.

Детально розглянуто практичну реалізацію завдання Data Mining, як :

- Задача класифікації за допомогою алгоритму Наївного Байеса та методу 1-Rule;

➤ Задача знаходження асоціативних правил;

➤ Задача кластеризації.

Ці задачі вирішені за допомогою інструментарію інтелектуального аналізу даних у Visual Studio, які реалізовували необхідні алгоритми.

4.3 Висновки використання OLAP-технології

У ході роботи з метою спрощення пошуку необхідного дрону користувачем була розроблена інтелектуальна система аналізу використання дронів. Запропоновано використання OLAP технологій для аналізу великого обсягу даних. Створено оперативну БД ІС. Далі розроблено СД, що забезпечує збереження інформації про використання дронів для подальшого їх аналізу. Наступним етапом було сформовано куб, звіти, що відображають результати роботи ІС, KPI по продуктивності.

4.4 Висновки використання технології Data Mining

У ході розробки системи було розглянуто питання Data Mining та використання цієї технології для знаходження невідомих закономірностей в наявному набору даних.

Представлені загальні поняття технології Data Mining, інструментів, що дозволяють їх використовувати при роботі з великим обсягом даних.

Детально розглянуто практичну реалізацію завдання Data Mining, як :

- Задача класифікації за допомогою алгоритму Наївного Байеса та методу 1-Rule;

➤ Задача знаходження асоціативних правил;

➤ Задача кластеризації.

Ці задачі вирішені за допомогою інструментарію інтелектуального аналізу даних у Visual Studio, які реалізовували необхідні алгоритми.

4.3 Висновки використання OLAP-технології

У ході роботи з метою спрощення пошуку необхідного дрону користувачем була розроблена інтелектуальна система аналізу використання дронів. Запропоновано використання OLAP технологій для аналізу великого обсягу даних. Створено оперативну БД ІС. Далі розроблено СД, що забезпечує збереження інформації про використання дронів для подальшого їх аналізу. Наступним етапом було сформовано куб, звіти, що відображають результати роботи ІС, KPI по продуктивності.

4.4 Висновки використання технології Data Mining

У ході розробки системи було розглянуто питання Data Mining та використання цієї технології для знаходження невідомих закономірностей в наявному набору даних.

Представлені загальні поняття технології Data Mining, інструментів, що дозволяють їх використовувати при роботі з великим обсягом даних.

Детально розглянуто практичну реалізацію завдання Data Mining, як :

- Задача класифікації за допомогою алгоритму Наївного Байеса та методу 1-Rule;

➤ Задача знаходження асоціативних правил;

➤ Задача кластеризації.

Ці задачі вирішені за допомогою інструментарію інтелектуального аналізу даних у Visual Studio, які реалізовували необхідні алгоритми.

НУБІП України

ВИСНОВКИ

Під час створення інтелектуальної системи формування пропозицій щодо використання дронів, були використані та детально розглянуті технології OLAP та Data Mining. На основі технологій OLAP та Data Mining проаналізовані дані та сформовані звіти, на основі яких система формує пропозиції користувачам. Використання цих технологій дало змогу працювати з великим обсягом даних та більш розгорнуто та більш детально створити ІС підбору дронів.

Під час аналізу предметної області системи було вирішено використовувати клієнт-серверну архітектуру.

Для архітектури створеної системи з боку фронт-енду та бек-енду використовувався інструментарій, такий як JavaScript, React, Thymeleaf та Html, CSS.

Реалізовано програмну систему завдяки обраним засобам розробки, ознайомлення з впровадженням та подальшим використанням створеної інтелектуальної системи системи.

Створена інтелектуальна система значною мірою спростить та покращить підбір дронів для індивідуальних завдань користувачів, прискорить та оптимізує

підбір необхідних дронів з відповідними фільтраями, що важливі при виконанні конкретних завдань.

Важливість цієї системи зосереджена у легкодоступності та інноваційності підходу до нової сфери, що стає більш популярною з кожним роком.

НУБІП України

НУБІП України

СПИСОК ВИКОРИСТАНИХ ДЖЕРЕЛ

1. Які бувають сучасні дрони – розміщено на платформі Mind – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://mind.ua/publications/20187343-galuzi-majbutnogo-yak-bezpilotniki-pidkoryuyut-ukrayinu>.

2. Які бувають сучасні дрони – розміщено на платформі Dronecenter – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://dronecenter.ua/review-of-the-dji-phantom-4-pro-quadcopter/>.

3. Сфери застосування дронів – розміщено на платформі Brain – [Електронний ресурс] – режим доступу: https://brain.com.ua/ukr/brain_guide/advice/dron-sfery-zastosuvannya-v-trenerstvom-v-majbutnomu/

4. Використання дронів в сільському господарстві – розміщено на платформі Travelite – [Електронний ресурс] – Режим доступу: [https://travelite.com.ua/vykorystannya-droniv-dlya-obpryskuwanannya-polivyakodyn-z-perspektivyih-napravlyiv-zhestosuvannya](https://travelite.com.ua/vykorystannya-droniv-dlya-obpryskuванnya-polivyakodyn-z-perspektivyih-napravlyiv-zhestosuvannya)

5. Як обирати дрон – розміщено на платформі Dron-shop – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://dron-shop.com.ua/news/kak-vybrat-kvadrokopter>

6. Огляд існуючих рішень – розміщено на платформі Modelistam – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://modelistam.com.ua/radioupravljaemye-modeli/kvadrokoptery-c-456/>

7. Огляд існуючих рішень – розміщено на платформі Dron-shop – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://dron-shop.com.ua/quadcoters/>

8. Формування предметної області – розміщено на платформі Um – [Електронний ресурс] – режим доступу: <http://um.co.ua/6/6-8/6-86081.html>

9. Архітектура ІС – розміщено на платформі Elearning – [Електронний ресурс] – режим доступу: https://elearning.sumdu.edu.ua/free_content/lectures/de1c9452f2a161439391120eef364dd8ce1d8e5c/10160217142601170351/index.html#..

10. Технології OLAP – розміщено на платформі Stud – [Електронний ресурс] – режим доступу: https://stud.com.ua/62441/menedzhment/olap-tehnologiyi_kvitnist

11. Поняття Data Mining – розміщено на платформі Studfile - [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://studfile.net/preview/7297107/page:13/>.

12. Інструментарій Data Mining - розміщено на платформі Coderlessons – Електронний ресурс] – режим доступу: <https://coderlessons.com/tutorials/bolshie-dannye-i-analitika/teoriia-khraneniya-dannykh/31-25-luchshikh-instrumentov-dlia-intellektualnogo-analiza-dannykh>

13. Поняття javascript – розміщено на платформі Sites – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://sites.google.com/site/webtechnologiiawebdizajin/mpya-javascript-ta-jeje-mozzhivost>

14. Що таке react – розміщено на платформі Reactjs - [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://uk.reactjs.org/tutorial/tutorial.html>

15. Використання Thymeleaf – розміщено на платформі Habr – Електронний ресурс) – режим доступу: <https://habr.com/ru/post/350864/>

16. Поняття Css – розміщено на платформі Studfile – [Електронний ресурс] – режим доступу: https://css.in.ua/article/shcho-take-html_10

17. Реалізація створенні ховища даних – розміщено на платформі Pidru4niki – Електронний ресурс] – режим доступу: https://pidru4niki.com/16120414/informatika/stvorennya_shovischa_danikh_tehnologiyi.olap_data_mining

18. Що таке Analysis Services – розміщено на платформі Learn.Microsoft – Електронний ресурс] – режим доступу: <https://learn.microsoft.com/en-us/analysis-services/analysis-services-overview?view=asallproducts-allversions>

19. SQL reporting-services – розміщено на платформі Learn.Microsoft – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://learn.microsoft.com/en-us/sql/reporting-services/create-deploy-and-manage-mobile-and-paginated-reports/view-sql-server-ver16>

20. Переваги та недоліки КРІ – розміщено на платформі Ingate – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://blog.ingate.ru/seo-wikipedia/kr/>.
21. Поняття 1-Rule – розміщено на платформі Logiomet – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://logiomet.ru/blog/associative-rules>
22. Метод найвного Байєса – розміщено на платформі Nuancesprog – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://nuancesprog.ru/p/10732/>
23. Використання асоціативних правил – розміщено на платформі Present5 – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://present5.com/ponyattya-associativnogo-pravila-1-odniyeyu-z-zadach-data/>.
24. Огляд алгоритмів кластеризації даних – розміщено на платформі Habr – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://habr.com/ru/post/101338/>
25. Особливості веб-орієнтованої системи – розміщено на платформі Studfile – [Електронний ресурс] – режим доступу: <https://studfile.net/preview/5535715/page:3/>.