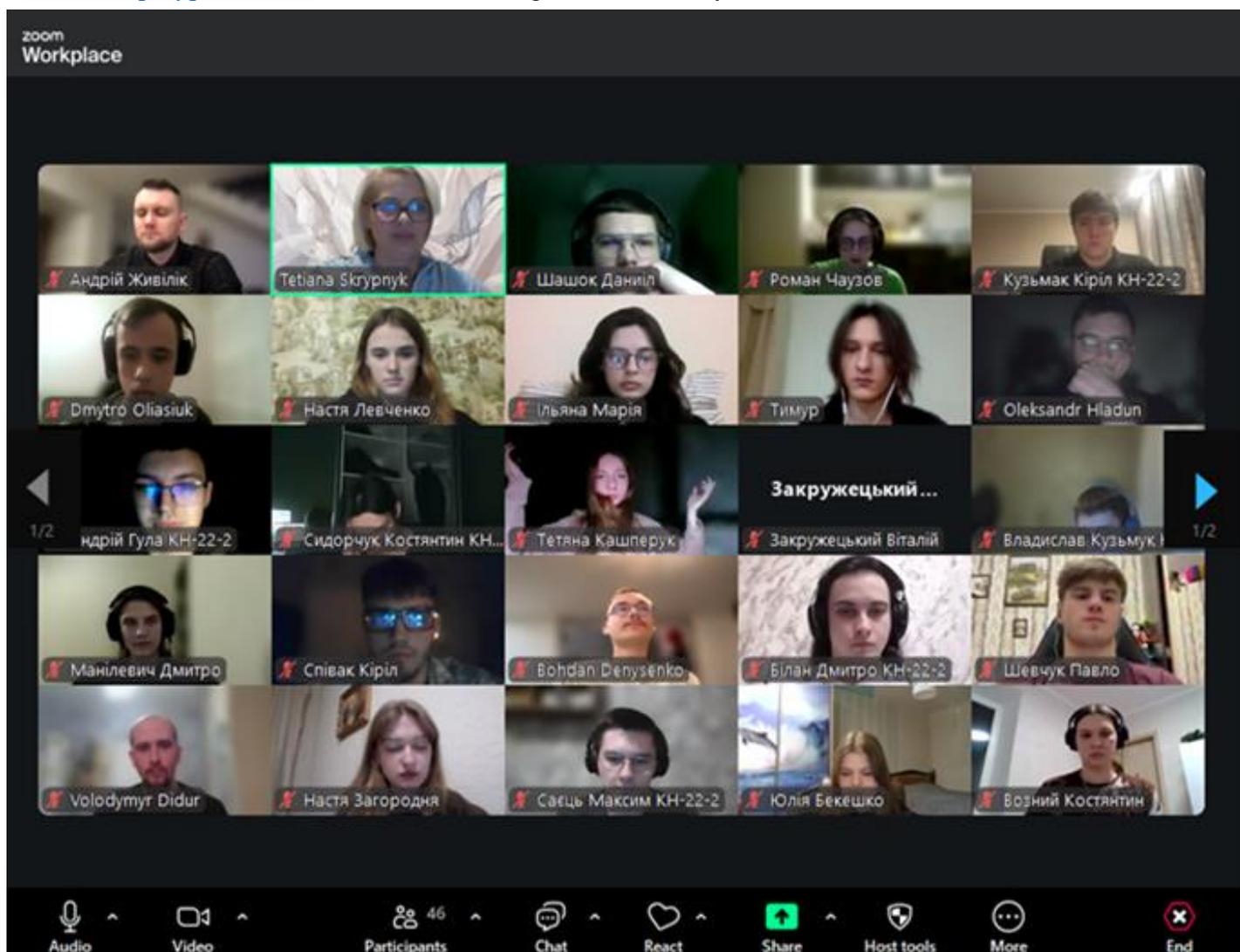


Захист звітів з професійної практики здобувачами бакалаврського рівня

На кафедрі відбувся захист звітів з професійної практики здобувачів вищої освіти першого (бакалаврського) рівня. Професійна практика є важливим етапом підготовки майбутніх фахівців з комп'ютерних наук, оскільки сприяє набуттю необхідних фахових компетентностей.

До складу комісії із захисту звітів увійшли завідувач кафедри Олександр Бармак, гарант освітньої програми Олександр Мазурець, керівник практики від кафедри Тетяна Скрипник, а також запрошені IT-фахівці [Андрій Живілік](#), Senior Software Development Engineer, AMC Bridge Inc та [Олександр Бурковський](#), Lead Software Engineer, EPAM Systems.



Під час захисту студенти презентували результати проходження практики, розповіли про виконані завдання, набуті навички та отриманий досвід роботи в IT-сфері, а також відповіли на запитання членів комісії.

Члени комісії відзначили належний рівень підготовки здобувачів і практичну спрямованість представлених результатів. Запрошені IT-фахівці надали студентам цінні рекомендації від практиків галузі.

zoom Workplace

The screenshot shows a Zoom meeting in progress. The main window displays a grid of 20 video thumbnails. The participants list on the right is titled "Participants (45)" and includes the following names: Volodymyr Didur, Настя Загородня, Саєць Максим КН-22-2, Юлія Бекешко, Возний Костянтин, Мах Махутшук, Дидо Ростислав, Ілля Захаренко, Олександр Богуцький, oleksandr, Микола Дутка, Нлеб, Кушпіль Роман, Долгов Олександр, Юлія Безпрозвана, Андрій Карлович, Артем Сивак, Степанюк Антон, Настя Шклярук, Ліза Мережко, Михайлець Данііл, Олексій Кулініч, Andriy, Закружецький Віталій, and Якібівський Артем. The bottom toolbar shows icons for Audio, Video, Participants (46), Chat, React, Share, Host tools, More, and End. The system tray at the bottom indicates the time is 19:06 on 02.03.2026.

zoom Workplace

This screenshot shows a different view of a Zoom meeting. The grid contains 20 video thumbnails. The participants list on the right is titled "Participants (43)" and includes the following names: Шашок Данііл, Tetiana Skrypyuk, Роман Чаузов, Кузьмак Кіріл КН-22-2, Dmytro Oliasiuk, Ільяна Марія, Тимур, Oleksandr Hladun, Андрій Гула КН-22-2, Сидорчук Костянтин КН-22-3, Закружецький Віталій, Владислав Кузьмук КН-22-3, Манлевич Дмитро, Сивак Кіріл, oleksandr, Шевчук Павло, Микола Дутка, Bohdan Denysenko, Білан Дмитро КН-22-2, Volodymyr Didur, Ілля Захаренко, Саєць Максим КН-22-2, Артем Сивак, Андрій Карлович, and Юлія Безпрозвана. The bottom toolbar shows icons for Audio, Video, Participants (43), Chat, React, Share, Host tools, Meeting info, More, and End. The system tray at the bottom indicates the time is 19:34 on 02.03.2026.

zoom Workplace Meeting Шевчук Павло's screen View

Tetiana Skrupnyk Bohdan Denysenko Шевчук Павло Андрій Гула КН-22-2 Настя Левченко Іван Свеженцев КН-22-2

Метод автоматизованого виявлення суїцидальних намірів у повідомленнях користувачів засобами обробки природної мови

Професійна практика

Виконавець: студент 4 курсу, група КН-22-2 Павло ШЕВЧУК
 Керівник: Старший викладач кафедри КН Тетяна СКРИПНИК
 м. Хмельницький, 2026 рік



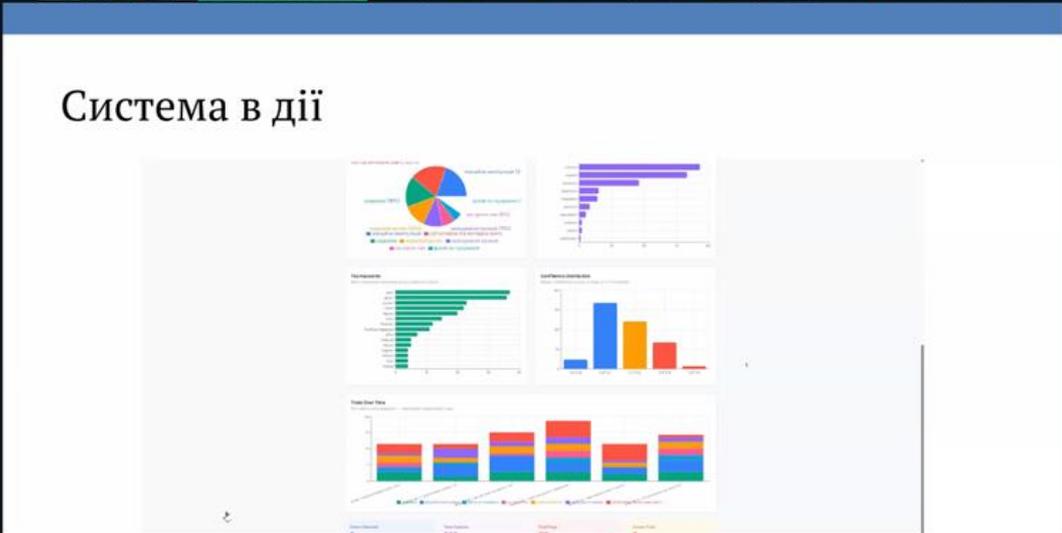
Participants: 43 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 19:26 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Bohdan Denysenko's screen View

Tetiana Skrupnyk Bohdan Denysenko Шевчук Павло Настя Загородня Andriy Білан Дмитро КН-22-2

Система в дії



Participants: 42 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 19:38 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Настя Левченко's screen

Tetiana Skrynyk Bohdan Denysenko Шевчук Павло Настя Загородня Настя Левченко Andriy

Тема: Метод покращення трансферу знань в великих мультимовних моделях за прототипами мовних патернів

Група КН-22-1

Participants 42 Chat React Share Host tools Meeting info More

Пошук 19:40 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Настя Левченко's screen

Tetiana Skrynyk Bohdan Denysenko Шевчук Павло Настя Загородня Настя Левченко Andriy

Comparison of Transfer Learning Strategies

Strategy	Accuracy	F1 score
EN → EN	0.95	0.95
EN → UA (Cross-domain)	0.75	0.75
EN → UA (New data 2020)	0.75	0.75
EN → UA (New data 2021)	0.95	0.95
UA using 200 (New language?)	0.55	0.55

Діаграма порівняння стратегій трансферного навчання

Confusion Matrix — EN Test Set

True label	Predicted label	
	Negative	Positive
Negative	0.90	0.10
Positive	0.13	0.87

Матриця сплутування для англійського тестового набору

Confusion Matrix — UA Test Set

True label	Predicted label	
	Negative	Positive
Negative	0.95	0.15
Positive	0.12	0.88

Participants 42 Chat React Share Host tools Meeting info More

Пошук 19:41 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Настя Левченко's screen

Tetiana Skrynyuk Bohdan Denysenko Шевчук Павло Настя Загородня Настя Левченко Andriy

Зображення

AI-Powered Marketing Analytics

Participants: 42

Audio Video Participants Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 19:42 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Настя Левченко's screen

Tetiana Skrynyuk Bohdan Denysenko Шевчук Павло Настя Загородня Настя Левченко Andriy

AI-Powered Marketing Analytics

7 березня 19:43

Діяльність Firefox

Професійна практика Marketing AI Analytics

Аромат просто розкішний – дорогий, стійкий і дуже компліментарний. Шлейф збирає море запитань, і я справді отримую задоволення, коли його ношу. Єдиний мінус – він дуже насичений. Якщо хоч трохи переробити з манесими, стає значно важчим і навіть над'язливим. Але якщо знати міру (буквально один пшнік), то він ідеальний. Однозначно рекомендую, але радку буде обережніше з дозуванням.

Apply Clear

Positive

Language: uk
Buyer Persona: Brand Advocate
Insight: Positive brand perception. Use as testimonial or ad copy.

Діалог 10 Діалог 10 Діалог 10 Діалог 10 Діалог 10

Participants: 41

Audio Video Participants Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 19:43 02.03.2026

PROFESIYNA PRAKTYKA

ТЕМА: «МЕТОД ВИЗНАЧЕННЯ ПРОСТОРОВОГО ПОЛОЖЕННЯ ФУТБОЛЬНИХ ГРАВЦІВ НА 2D-МОДЕЛІ ПОЛЯ ЗАСОБАМИ КОМП'ЮТЕРНОГО ЗОРУ»

Виконав:
студент 4 курсу, група КН-22-1
Дмитро ОЛЯСЮК

Керівник:
Скрипник Т.К.

Zoom meeting interface showing participant avatars at the top: Tetiana Skrypnyk, Bohdan Denysenko, Oleksandr Hladun, Ільяна Марія, Dmytro Oliasiuk, and Настя Левченко.

zoom Workplace Meeting Dmytro Oliasiuk's screen View

Tetiana Skrypnyk Bohdan Denysenko Oleksandr Hladun Ільяна Марія Dmytro Oliasiuk Настя Левченко

Метрики моделі football-player-detection.pt після навчання

zoom Meeting info More End

Windows taskbar: Пошук, system tray with 2°C, 19:44, 02.03.2026.

zoom Workplace Meeting Dmytro Oliasiuk's screen View

Tetiana Skrupnyk Bohdan Denysenko Oleksandr Hladun Ільяна Марія Dmytro Oliasiuk Настя Левченко

Результат аналізу

Пошук 2°C 19:45 02.03.2026

Tetiana Skrupnyk Bohdan Denysenko Oleksandr Hladun Ільяна Марія Dmytro Oliasiuk Настя Левченко

ПРОФЕСІЙНА ПРАКТИКА

ТЕМА: МЕТОД НЕЙРОМЕРЕЖЕВОГО ВИЗНАЧЕННЯ ПСИХОЛОГІЧНИХ ТА СОЦІОКУЛЬТУРНИХ ХАРАКТЕРИСТИК УГРУПУВАНЬ ЗА ВІДЕОФІКСАЦІЄЮ ДІЙ НАТОВПУ

Виконав: студент 4 курсу, група КН-22-1 **ASK24** AI ENGINEERING
Олександр ГЛАДУН

Керівник від кафедри: старший викладач кафедри КН Тетяна СКРИПНИК
Керівник від бази практики: технічний директор ФОП Юрій КОЗУБ

КОМП'ЮТЕРНІ НАУКИ

Сopilot 2°C 19:46 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Oleksandr Hladun's screen View

Tetiana Skrypnyk Bohdan Denysenko Oleksandr Hladun Ільяна Марія Дмитро Олясиук Настя Левченко

emo: neutral (0.61)
age: 20-29 (0.83)

Participants 42 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 19:49 02.03.2026

Tetiana Skrypnyk Ільяна Марія Кузьмак Кіріл КН-22-2 Сивак Кіріл Артем Сивак Дидо Ростислав

РЕЗУЛЬТАТИ ЕКСПЕРИМЕНТАЛЬНИХ ДОСЛІДЖЕНЬ

Validation dynamics: RoBERTa-based regression vs BERTM baseline (epochs 5-7)

Корреляційний графік (Pearson Correlat): $R^2=0.384$, RMSE=0.216

Розподіл уваги моделі RoBERTa на класи слів

Розподіл помилок: median=0.089, mean=-0.060, std=0.249

Пошук 19:53 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Льїана Марїїа's screen View

Tetiana Skrynyuk **М** Кузьмак Кїрїл К... Сївак Кїрїл Артем Сївак Дїдо Ростїслав

NEURO INFLUENCE

Business process automation based on artificial intelligence allows you to reduce operating costs by up to 30% and increase the speed of processing customer requests by 2-3 times. We implement AI solutions for data analytics, demand forecasting, and

28.0
EXPECTED INTERACTIONS: 447

ENGAGEMENT SCORE

SENTIMENT: POS 11.6%, NEU 86.4%, NEG 6.6%

LANGUAGE QUALITY: 34 / 300

POST SIGNALS: NO CTA, MISSING, QUESTIONS, NETWORK, SPELLS

RECOMMENDATIONS:

- Add a CTA: "Comment below", "Share this", "Click the link in bio"
- Add a question at the end to boost comments
- Shorten sentences — aim for max 15 words per sentence
- Add 5-10 niche hashtags to increase reach by 2-3x
- Add 1-3 relevant emojis to increase visual engagement

KEY PHRASES (MODEL ATTENTION): processes, individual, leave, sound, edit

Participants: 42

Audio Video

Пошук

19:55 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Кузьмак Кїрїл КН-22-2's screen View

Tetiana Skrynyuk **М** Кузьмак Кїрїл КН-22-2 Сївак Кїрїл Артем Сївак Дїдо Ростїслав

ПРОФЕСІЙНА ПРАКТИКА
ТЕМА ІНДИВІДУАЛЬНОГО ЗАВДАННЯ:
 МЕТОД ВИЯВЛЕННЯ ГЕНДЕРНОЇ УПЕРЕДЖЕНОСТІ ТРАНСФОРМЕРНИХ МОДЕЛЕЙ
 САНТИМЕНТ-АНАЛІЗУ ТЕКСТОВИХ ПОВІДОМЛЕНЬ

Студент: Кузьмак К.О.
 Група: КН-22-2
 Керївник: Скрїпник Т.К

Participants: 42

Audio Video

Пошук

19:57 02.03.2026

Zoom Workplace Meeting: Кузьмак Кіріл КН-22-2's screen

Participants: Tetiana Skrypnuk, Ільяна Марія, **Кузьмак Кіріл КН-22-2**, Сівак Кіріл, Артем Сивак, Дидо Ростислав

```

1 import tkinter as tk
2 from utils import calculate_bias, interpret_bias
3 from analyzer import SentimentAnalyzer
4
5 class App:
6
7     def __init__(self, root):
8         self.root = root
9         self.root.title("Сендер State Detector")
10        self.root.geometry("600x400")
11        self.root.configure(bg="#f0f0f0")
12
13        self.analyzer = SentimentAnalyzer()
14        self.build_ui()
15
16    def build_ui(self):
17
18        self.root.pack_propagate(False)
19        self.root.pack(pady=10)
20
21        self.entry_frame = tk.Frame(self.root, bg="#f0f0f0", width=500, height=40)
22        self.entry_frame.pack(pady=10, padx=20, fill="x")
23
24        self.entry = tk.Text(
25            self.entry_frame,
26            width=100,
27            height=1,
28            font=("Helvetica", 12),
29            bg="white",
30            insertbackground="white"
31        )
32        self.entry.pack(pady=5, padx=5)
33
34        self.button = tk.Button(
35            self.entry_frame,
36            text="Аналізувати",
37            width=100,
38            height=20,
39            font=("Helvetica", 10),
40            bg="white",
41            border="1"
42        )
43        self.button.pack(pady=5, padx=5)
44
45        self.result_label = tk.Label(
46            self.root,
47            text="Результат:",
48            font=("Helvetica", 12),
49            bg="white",
50            border="1"
51        )
52        self.result_label.pack(pady=10, padx=20)
53
54        self.result_text = tk.Text(
55            self.root,
56            width=500,
57            height=100,
58            font=("Helvetica", 10),
59            bg="white",
60            border="1"
61        )
62        self.result_text.pack(pady=10, padx=20)
63
64        self.root.mainloop()
65
66 if __name__ == "__main__":
67     app = App(tk.Tk())
68     app.mainloop()

```

Аналіз настрою та гендерної упередженості

Немає вступу

Аналізувати настрою Показати результати аналізу

Результати

Sentiment: POSITIVE
Bias: 0.060

Zoom Meeting Controls: Audio, Video, 42 Participants, Chat, React, Share, Host tools, Meeting info, More, End

System Tray: Пошук, 2°C, 19:58, 02.03.2026

Zoom Workplace Meeting: Дидо Ростислав's screen

Participants: Tetiana Skrypnuk, Ільяна Марія, Сівак Кіріл, Артем Сивак, **Дидо Ростислав**, Andriy

Схема підходу до формування аудіопотоку

Вхідний відеопотік → Детекція та класифікація → Вибір осіб для класифікації → Формування списку ідентифікованих осіб → Названі особи

Вхідний відеопотік → Детекція та класифікація → Формування списку пріоритетних небезпек → Об'єкти та іменовані особи → Список об'єктів з пріоритетами небезпек → Вихідний аудіопотік

Класифіковані → Список об'єктів з пріоритетами небезпек → Вихідний аудіопотік

Вихідний аудіопотік → Вихідний аудіопотік

Zoom Meeting Controls: Audio, Video, 41 Participants, Chat, React, Share, Host tools, Meeting info, More, End

System Tray: Пошук, 2°C, 20:01, 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Снівак Kirin's screen

Tetiana Skyrnyuk М Ільяна Марія К Снівак Кіріл Артем Сивак Дидо Ростислав А Andriy

Алгоритмічна схема формування 384-вимірного семантичного ембедінгу в модулі

Схема візуалізує всі етапи перетворення вхідних токенів у фінальний семантичний вектор

Вхідні токени

text $\rightarrow [v_1, v_2, \dots, v_{384}]$ **Token Embedding** $f_{\text{transformer}}(v) \in \mathbb{R}^{384}$

position $\rightarrow [p_{\text{pos}1}, p_{\text{pos}2}, \dots, p_{\text{pos}384}]$ **Positional Encoding** $e_{\text{pos}} = f_{\text{pos}}(\text{position}) \in \mathbb{R}^{384}$

Transformer Block $\times 6$

Multi-Head Attention $\text{Attention}(Q, K, V)$

Feed Forward Network $\text{FFN}(x) = \max(0, xW_1 + b_1)W_2 + b_2$

Mean Pooling $E = \text{Mean}(\text{outputs}) \in \mathbb{R}^{384}$

384-вимірний embedding

Audio Video Participants 41 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук

zoom Workplace Meeting Настя Загородня's screen

Tetiana Skyrnyuk Настя Загородня М Сасць Максим КН-22... Дидо Ростислав А Andriy Bohdan Denysenko

Fabric Classifier

Вибрати зображення

Упорядкувати Створити папку

recycling (2) recycling (1) recycling fabrics (3) fabrics (2)

fabrics (1) Деталь без названня fabrics bg fabric 199810fabс 06040407 11ab6 013

Обрати зображення

Повторне використання

1°C 20:13 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Шашок Даниїл's screen

Tetiana Skrypnyk Тимур Volodymyr Didur Шашок Даниїл Долгов Олекса... Долгов Олександр Andriy

localhost:8501

Settings

Sliding Window Size

Window Stride

Classification Thresholds

Score ≥ 0.8 : Definitely Sexist
 Score 0.5–0.8: Probably Sexist
 Score < 0.5 : Not Sexist

99.79% 99.79% 100% DEFINITELY SE...

Detailed Analysis

Sliding Window Analysis

Analysis of text segments using sliding window approach:

Window 1 — Score: 99.76% (DEFINITELY SEXIST)
 Women are too emotional to be effective leaders. Men should not work as nurses because it's a woman's job. She only got promoted because she's attractive, not because she's skilled.

Window 2 — Score: 99.79% (DEFINITELY SEXIST)
 Men should not work as nurses because it's a woman's job. She only got promoted because she's attractive, not because she's skilled. A real man never shows weakness or cries.

Audio Video Participants 38 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук

20:18 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Сидорчук Костянтин КН-22-3's s

Tetiana Skrypnyk Тимур Volodymyr Didur Шашок Даниїл Сидорчук Костянтин КН... Andriy

2018_11111_Сидорчук_Костянтин_Ванюков_КН1223 - PowerPoint (Свої асоціації продукції)

Концептуальна схема методу оцінювання стану рослин

Діаграма даного (Рис.1)

Етап 1: Підготовка збирання

Визначення та деталізація наукової проблеми

Крок 1.1: Збір та агрегація даних

Крок 2: Підприємство (власники) (01-12)

Етап 2: Інформаційний

Крок 2.1: Визначення основних параметрів, стану, здоров'я рослин

Крок 2.2: Інформаційна інтеграція та процес

Регулювання стану рослин на основі стану

Participants 32 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук

1°C

20:29 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Volodymyr Didur's screen

Tetiana Skrypnyk Andriy Volodymyr Didur oleksandr Юля Безprozвана Андрій Карлович

Діаграма модулів розробленої програми

Архітектура застосунку (діаграма модулів)
 •Централізована структура: головний модуль App Main координує всі підсистеми
 •Функції App Main: ініціалізація, керування подіями, запуск аналізу, відображення результатів

Основний конвеєр обробки:

- Preprocessing – підготовка зображень (resize, нормалізація, форматування)
- Model – завантаження та ініціалізація нейромереж
- Inference – детекція та класифікація об'єктів

Допоміжні модулі:

- Models – керування вибором моделей
- Utils – службові функції (файли, винятки, перетворення)
- Defaults – конфігурація за замовчуванням
- Info – довідкова інформація

Переваги архітектури:

- Чіткий розподіл відповідальності
- Спрощене тестування та масштабування
- Підвищена надійність і підтримуваність системи

Zoom interface: Audio, Video, Participants (30), Chat, React, Share, Host tools, Meeting info, More, End. Search: Пошук. System tray: 20:36 02.03.2026.

zoom Workplace Meeting Volodymyr Didur's screen

Tetiana Skrypnyk Andriy Volodymyr Didur oleksandr Юля Безprozвана Андрій Карлович

Результати досліджень

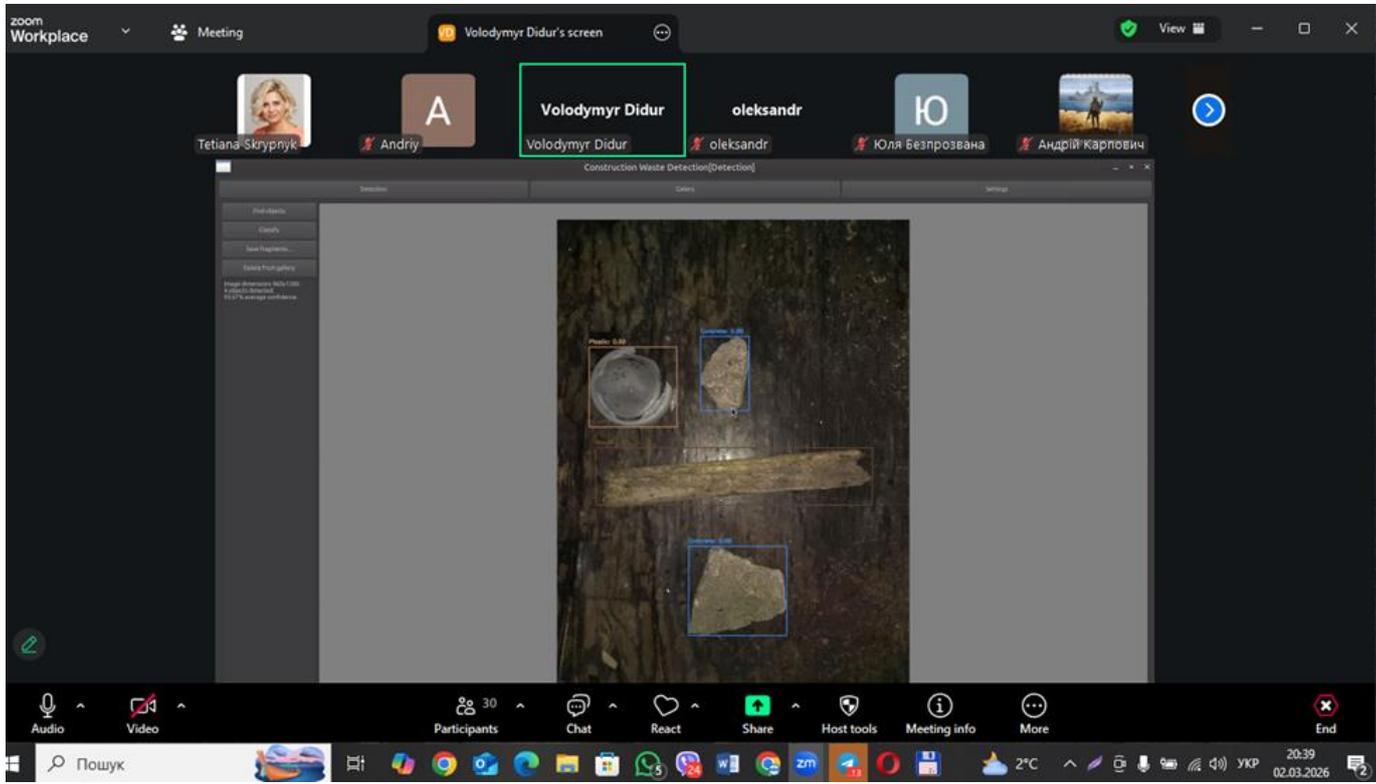
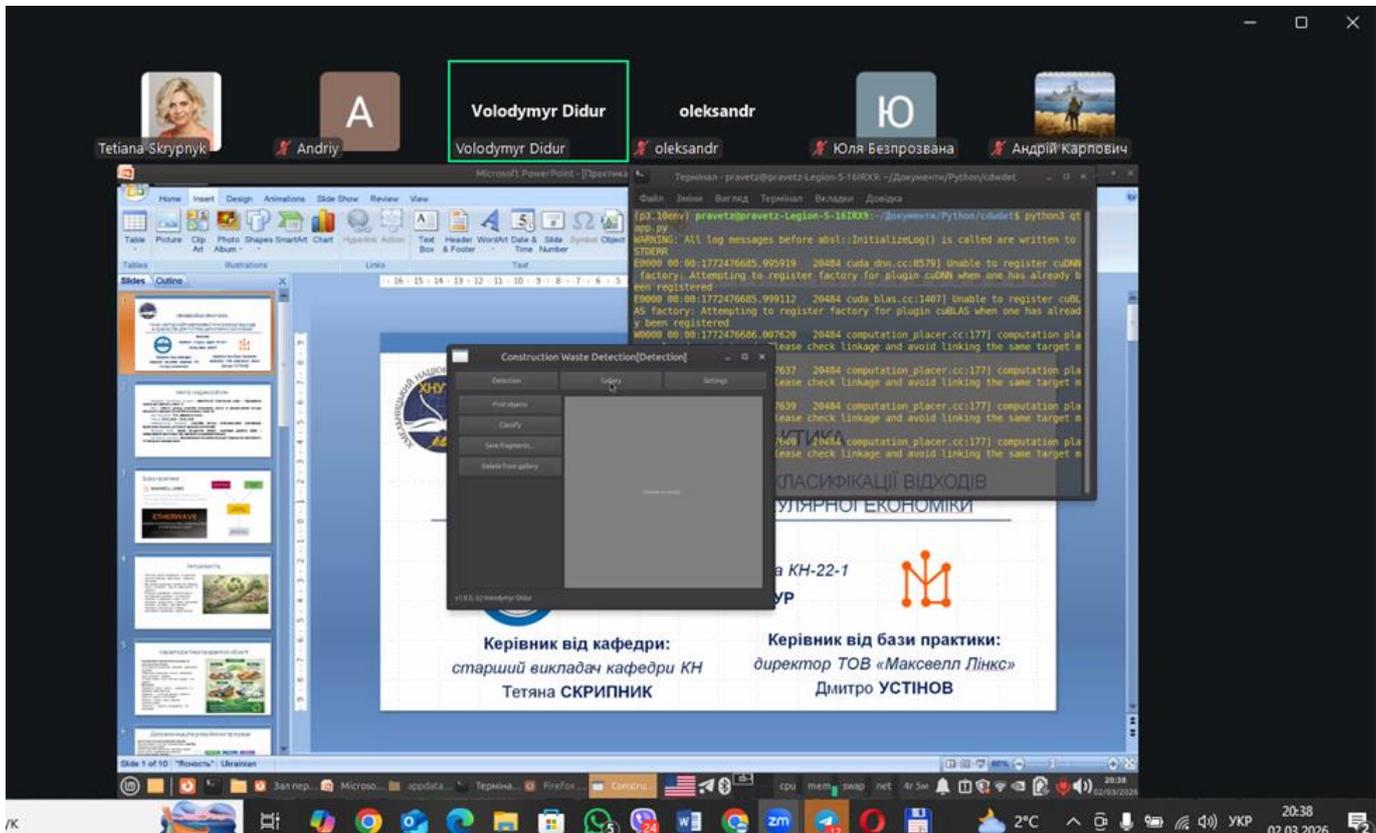
Метрики ResNet50V2 для всіх класів

Class	Accuracy	Precision	Recall	F1-Score
Plastic	0.9155	0.9033	0.9277	0.9153
Tile	0.9647	0.9755	0.9528	0.964
General Waste	0.9655	0.9473	0.9827	0.9647
Brick	0.9738	0.9713	0.9761	0.9737
Concrete	0.9768	0.9643	0.9907	0.9773
Foam	0.9818	0.986	0.9772	0.9816
Pipes	0.9502	0.9667	0.941	0.9537
Stone	0.9793	0.9891	0.9688	0.9788
Gypsum Board	0.9454	1.0	0.8917	0.9427
Wood	0.9732	0.9822	0.9638	0.9729

Метрики YOLO на валідаційних даних

Class	Images	Instances	Precision	Recall	mAP50	mAP50-95	F1	Accuracy
MACRO	570	3256	0.803	0.705	0.745	0.689	0.750818	0.801045
brick	86	372	0.888	0.889	0.940	0.878	0.941401	0.88290
concrete	86	364	0.985	0.912	0.977	0.910	0.937752	0.88299
foam	49	295	0.409	0.810	0.613	0.502	0.543544	0.373196
general_w	121	287	0.702	0.704	0.768	0.689	0.702099	0.542018
gypsum_board	30	279	0.889	0.884	0.904	0.839	0.933557	0.873393
pipes	55	260	0.719	0.327	0.493	0.383	0.449547	0.289945
plastic	97	308	0.483	0.422	0.401	0.320	0.454745	0.294285
stone	43	245	1.000	0.487	0.590	0.539	0.630873	0.481700
tile	84	345	0.811	0.839	0.821	0.871	0.870319	0.770411
wood	190	485	0.954	0.690	0.854	0.785	0.800803	0.667793

Zoom interface: Audio, Video, Participants (30), Chat, React, Share, Host tools, Meeting info, More, End. Search: Пошук. System tray: 20:37 02.03.2026.



zoom Workplace Meeting Білан Дмитро КН-22-2's screen View

Tetiana Skrupnyk Настя Загородня Білан Дмитро КН-22-2 Ілля Захаренко oleksandr Юля Безпрозвана

Система класифікації насіння сої

Користувач

Інформаційний Модуль

Training

Модуль Розпізнавання

Результат

Інтактні Соєвими: 92.5%

- Broken: 1.2%
- Immature: 3.8%
- Insect: 0.3%
- Skin Damaged: 1.4%
- Spilled: 0.8%

Веб-інтерфейс

Завантаження Зображення

Висновок Результат

Інтактні Соєвими: 92.5%

Participants: 27 Chat React Share Host tools Meeting info More

Пошук 1°C 20:48 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Andriy's screen View

Tetiana Skrupnyk Юля Безпрозвана Ілля Захаренко Ліза Мережка Andriy oleksandr

ПРАКТИЧНЕ ЗАСТОСУВАННЯ МЕТОДУ

Метод може використовуватися на станціях технічного обслуговування для підвищення точності комп'ютерної діагностики автомобілів. Його застосування дозволяє швидше локалізувати несправність, зменшити вплив людського фактора та оптимізувати процес прийняття рішень під час ремонту. Система може бути інтегрована з існуючими OBD-сканерами та реалізована у вигляді програмного модуля.

Participants: 26 Chat React Share Host tools Meeting info More

Пошук 1°C 20:55 02.03.2026

Zoom meeting interface showing participants: Tetiana Skrupnyk, Юля Безпрозвана, Ілля Захаренко, Ліза Мережко, oleksandr, Андрій Карпович.

Концептуальна схема методу оцінювання стану рослин

```

    graph TD
      A[Зображення листя] --> B[Масштабування, нормалізація]
      B --> C[YOLOv11 екстракція ознак]
      C --> D[Виділення уражених зон]
      D --> E[Визначення класу]
      E --> F[Відображення результату]
  
```

Taskbar: 2°C, 20:57, 02.03.2026

Zoom meeting interface showing participants: Tetiana Skrupnyk, Юля Безпрозвана, Ілля Захаренко, Ліза Мережко, oleksandr, Андрій Карпович.

Zoom Workplace Meeting: Ліза Мережко's screen

Application: Redundancy Analysis System

Analysis parameters: Method: jHash, Threshold: 6

Visualization: Read metrics, Line graph, Duplicates

Summary statistics (CV): Accuracy: 0.9951 ± 0.0005, F1 score: 0.9932 ± 0.0009, ROC-AUC: 0.9996 ± 0.0005

Field results:

Fold	Accuracy	F1 Score	ROC-AUC
Fold 1	0.9832	0.9823	0.9991
Fold 2	0.9996	0.9920	1.0000
Fold 3	0.9906	0.9908	0.9989
Fold 4	0.9966	0.9871	0.9999
Fold 5	0.9983	0.9984	0.9999

Taskbar: 2°C, 21:01, 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Ліза Мережко's screen

Tetiana Skyrnyk Юля Безprozвана Ілля Захаренко Ліза Мережко oleksandr Андрій Карпович

презентація ПП.pdf

Redundancy Analysis System

Analysis method	Accuracy
baseline (1)	~0.975
pftash (2)	~0.980
pftash (3)	~0.985
pftash (4)	~0.985
embeddings (5)	~0.980
embeddings (6)	~0.985
embeddings (7)	~0.990

Comparison of pftash and Embeddings Cleaning Methods

Parameter	baseline	pftash	embeddings
0	~0.975	~0.985	~0.985
2	~0.985	~0.985	~0.985
4	~0.985	~0.985	~0.985
6	~0.985	~0.985	~0.985
8	~0.985	~0.985	~0.985
10	~0.985	~0.985	~0.985
12	~0.985	~0.985	~0.985

Participants: 25

21:04 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Юля Безprozвана's screen

Tetiana Skyrnyk Юля Безprozвана Ліза Мережко oleksandr Андрій Карпович Настя Загородня

Значення метрики

Частка 0_clean у негативному класі

Частка 0_clean у негативному класі (train)

РЕЗУЛЬТАТИ ЕКСПЕРИМЕНТАЛЬНИХ ДОСЛІДЖЕНЬ

Participants: 24

21:05 02.03.2026

Zoom Workplace Meeting: Настя Шклярук's screen

Participants: Tetiana Skrypyuk, Юля Безprozвана, Саєць Максим КН-22..., Манілевич Дмитро, Настя Шклярук, Ліза Мерехко

Перевірки дані
Цифрові зображення (JPEG, PNG)

Крок 1. Попередня обробка зображення
Параметричний у відношенні до масштабу
Визначення шкату нормалізації координат

Крок 2. Виведення зображень об'єкта
Визначення координат та нормалізація зрі

Крок 3. Класифікація нейронною мережою (CNN)
Запускає нейронна мережа
Класифікація зразку конфігурації
Оцінка відповідності

Сузір'я вилучено?

Крок 4. Відображення результату
Назва сузір'я
Підпис зр на зображенні

Крок 4. Повідомлення
Сузір'я на зображенні не вилучено

Результат

**КОНЦЕПТУАЛЬНА СХЕМА
МЕТОДУ РОЗПІЗНАВАННЯ
СУЗІР'ІВ**

System tray: 21:09, 02.03.2026

Zoom Workplace Meeting: Саєць Максима КН-22-2's screen

Participants: Tetiana Skrypyuk, Юля Безprozвана, Саєць Максим КН-22-2, Манілевич Дмитро, oleksandr, Андрій Карпович

localhost:5173

YouTube, Gmail, GitHub, Scryfall, Translator, Персональна ст...

About CITYRAM...

зачайний край 90%	без особливої тиски 88%	впечений рукав 88%	
підкладка 86%	прорізна кишеня 86%	однороботий 82%	
широкі штанини 81%	симетричний 81%	вище стегон 78%	без талії 77%
сороковий комір 77%	прямий 77%	вершинні падаєні 76%	
внутрішня кишеня 74%	до стегон 73%	кишені з клапаном 69%	
блейзер 68%	двискі 68%	накладний кишеня 65%	до підпліччя 62%
матросські штани 60%	ніжка талія 58%	зачайна талія 58%	
висута кишеня 56%			

System tray: 21:13, 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Манілевич Дмитро's screen

Tetiana Skrypnuk Манілевич Дмитро Роман Чаузов oleksandr Андрій Карлович Микола Дутка

Професійна_практика.pdf 7 / 10 100%

Інтерфейс оцінювання тексту за допомогою Perspective API

INPUT TEXT
"Shut up. You're an idiot!"

OUTPUT SCORE

Toxicity	8.99
Severe_Toxicity	8.75
Insult	1.8
Sexually_Explicit	8.84
Profanity	8.93
Likeability_To_Reject	8.99
Threat	8.15
Identity_Attack	8.83

Categories: Toxicity, Severe_Toxicity, Insult, Sexually_Explicit, Profanity, Likeability_To_Reject, Threat, Identity_Attack.

Participants: 19

21:16 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Роман Чаузов's screen

Tetiana Skrypnuk Манілевич Дмитро Роман Чаузов oleksandr Андрій Карлович Микола Дутка

Структурна схема магістралі та шийки згорткової нейронної мережі YOLOv8

The diagram illustrates the internal structure of the YOLOv8 backbone and neck. It shows the flow of data from the input through multiple stages of convolutional layers (Conv), batch normalization (BatchNorm), and SiLU activation functions. Key components include CSP (Cross-Stage Partial) blocks, SPP (Spatial Pyramid Pooling), and various skip connections. The neck part of the network is shown with its characteristic multi-scale feature fusion and upsampling/downsampling operations.

Participants: 19

21:19 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Олексій Кулініч's screen View

Tetiana Skrypnuk Олексій Кулініч Андрій Карпович Микола Дутка Max Махунішук Андрій Гула КН-22-2

ДІАГРАМИ

YOLO

94.6%
MAP@50

RT-DETR

98.1%
PRECISION

Система демонструє високу продуктивність: час обробки одного кадру становить **менше 35 мс** на GPU NVIDIA RTX 4060, що забезпечує роботу в реальному часі.

Audio Video Participants 15 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 21:29 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Олексій Кулініч's screen View

Tetiana Skrypnuk Олексій Кулініч Андрій Карпович Микола Дутка Max Махунішук Андрій Гула КН-22-2

ВІСІ

У межах цього програмний наземних РС алгоритмів RT-DETR дозволяє забезпечити автоматизувати навантажені

СИСТЕМА РОЗПІЗНАВАННЯ НРК
МОДЕЛЬ ШТУЧНОГО ІНТЕЛЕКТУ - RT-DETR

ЗАВАНТАЖИТИ МЕДІА

ІДЕНТИФІКОВАНО НРК: 93%

Audio Video Participants 15 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 21:30 02.03.2026

Zoom Meeting Participants: Tetiana Skrypyuk, Юлія Бекешко, Андрій Карлович, Микола Дутка, Max Махутчук, Андрій Гула КН-22-2

Схема методу визначення кольоротипу

Вхідні дані – користуваче фото зображення

Крок 1 – Передля обробка та локалізація:

- Корекція балансу білого та вирівнювання асферності.
- Детекція обличчя методом HOG.

Обличчя не виявлено

Нормалізоване зображення обличчя

Крок 2 – Семантична сегментація:

- Сегментація зон інтересу моделлю U-Net.
- Генерація бінарних масок зон інтересу.

Недостатньо даних для сегментації

Крок 3 – Математичний аналіз кольорних характеристик:

- Трансформація пікселів сегментованих зон у простір CIE LAB.
- Кластеризація пікселів алгоритмом K-схоплю.

Результати математичного аналізу

Крок 4 – Нейромережева класифікація:

- Аналіз візуального контрасту обличчя моделлю ResNet.
- Агрегація результатів математичного аналізу та виходу.

Низький рівень достовірності

Крок 5 – Формування рекомендацій:

- Заставлення визначеного кольоротипу з базою кольористичних правил.
- Генерація JSON-відповіді.

Вихідні дані

- назва кольоротипу та персоналізована палітра.
- системне сповіщення про помилку (можливість розпізнати обличчя).

Бази та архітектури моделей (U-Net, ResNet)

База кольористичних правил та палітр

21:32 02.03.2026

Zoom Meeting Participants: Tetiana Skrypyuk, Max Махутчук, Андрій Гула КН-22-2, Закружецький Віталій, Андрій Карлович, Микола Дутка

Схема архітектури визначення хвороб рослин та надання рекомендацій

Вхідні дані – Завантажене листя рослини
Інформація про культури та хвороби
Опис агрокліматичних умов вирощування

Етап 1 Підготовка та тренування нейромережі

- Формування вибірки даних та документація
- Підготовка вибірки даних та документація
- Навчання з оптимізацією гіперпараметрів

Спрямована модель визначення хвороб

Етап 2 Діагностика завантаженого зображення

- Передання зображення листа на сервер
- Класифікація хвороби на основі нейромережі

Етап 3 Формування рекомендацій щодо лікування та профілактики рослин

- Аналіз діагностичного заповнення
- Генерація набору рекомендацій з урахуванням умов вирощування

Вихідні дані – Дано конкретні заповнення
Профілактичні та лікувальні рекомендації

21:38 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Андрій Карпович's screen View

Tetiana Skrypnuk Андрій Карпович* Max Махутчик Андрій Гула КН-22-2 Микола Дутка Михайлець Данііл

127.0.0.1-5000

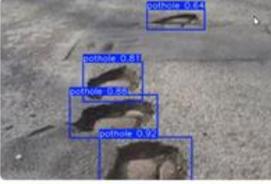
Виявлення вибоїв дорожнього покриття

Обрати зображення Презентувати Аналіз даних

Результати аналізу

Середній рівень небезпечності

Кількість вибоїв: 5
Середня оптимізація моделі: 75.33%



pothole 0.84
pothole 0.81
pothole 0.88
pothole 0.92

Audio Video Participants 12 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 1°C 21:42 02.03.2026

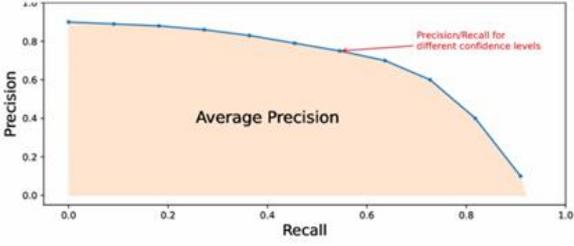
zoom Workplace Meeting Max Махутчик's screen View

Tetiana Skrypnuk Андрій Карпович* Max Махутчик Андрій Гула КН-22-2 Микола Дутка Михайлець Данііл

Метрики оцінки ефективності системи

Метрики детекції:

- Precision (Точність): відсутність хибних спрацьовувань.
- Recall (Повнота): виявлення абсолютно всіх гравців.
- mAP: загальний баланс точності та повноти. Метрика трекінгу.
- MOTA: оцінка безперервності траєкторій (штраф за підміну гравців під час перекриттів).



Precision

Recall

Average Precision

Precision/Recall for different confidence levels

Audio Video Participants 12 Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 1°C 21:44 02.03.2026

Participants: Tetiana Skrypnuk, Андрій Карпович, Кушпіль Роман, Hleb, Возний Костянтин, Микола Дутка

Slide Title: Демонстрація роботи вебзастосунку

Slide Content:

- Batch Quality Statistics: Donut chart showing defect rates. Legend: Good (Green), Minor (Yellow), Major (Orange), Critical (Red). Defect Rate: 76.9%
- PII Analysis Station: A form with a "Submit Data" button.

System Tray: 21:52, 02.03.2026

Participants: Tetiana Skrypnuk, Андрій Гула КН-22-2, Кушпіль Роман, Владислав Кузьмук, Микола Дутка, Михайлець Данііл

Slide Content:

- Dashboard: A dark-themed dashboard with several cards and charts, including a "New" section and a "Task" section.

System Tray: 21:57, 02.03.2026

zoom Workplace Meeting Олександр Богуцький КН-22-2's View

Tetiana Skrypnuk Андрій Гула КН-22-2 Олександр Богуцький К... Михайлець Данііл Степанюк Антон

Схема методу розпізнавання номіналу гривневих банкнот за фотозображенням

Вхідні дані — Фотозображення і кадр з камери смартфона, що містить одну або кілька гривневих купюр.

Етап 1. Отримання та попередній процесинг вхідного зображення

- Отримання зображення з камери в реальному часі
- Зміна розміру до 224x224 пікселів
- Нормалізація значень пікселів (зіснова на 255 для приведення до діапазону [0, 1])
- (Опціонально) базова корекція освітлення та контрасту для підвищення стійкості до реальних умов.

Етап 2. Виділення візуальних ознак з використанням нейронної мережі (Backbone)

- Обробка нормалізованого зображення легкою зворотньою мережею (swinformer, MobileNet або EfficientNet).
- Автоматичне виділення характерних ознак, характерних для гривневих банкнот: краї, колірний перепад, пористість, мікротекст, малюні елементи (голомарки, водяні знаки, ультрафіолетові мітки).
- Формування глибших ознак (feature maps) для подальшої класифікації.

Етап 3. Класифікація об'єкта та визначення ймовірності приналежності до класів (Head)

- Поміток'єні пари або класифікаційна головка прогнозує ймовірності належності до одного з 6 класів номіналів гривні.
- У разі відомих купюр у кадрі — застосування м'якшої-лейбіа класифікації або поєднаного визначення об'єкта з подальшою класифікацією кожного.
- Обчислення зважених ймовірностей для кожного класу.

Етап 4. Інтерпретація результатів та формування вихідних даних (Postобробка)

- Фільтрація результатів за порогом ймовірності (thresholding, наприклад > 0.85), щоб виключити невпевнені прогнози.
- Підрахунок загальної суми вказаних купюр.
- Формування текстового та голосового виводу українською мовою.
- Виведення результату користувачу.

Вихідні — Клас номіналу кожної виявленої купюри

Audio Video Participants Chat React Share Host tools Meeting info More End

Пошук 22:05 02.03.2026