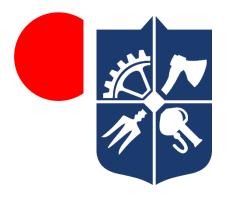


Керівник: Асистент ПМА ФПМ Ковальчук-Химюк Людмила Олександрівна Виконав: Студент групи КМ-01 Романецький Микита Сергійович



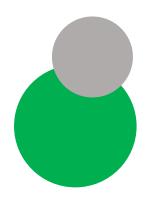
Вступ 01 Вибір теми. Актуальність 02 Постановка задачі 03-06 Огляд існуючих рішень 07-09 Огляд обраних алгоритмів 10-13





Вибір теми. Актуальність

- 1. Розширення можливостей наукових досліджень, наприклад, комп'ютерної томографії, мікроскопії та астрономії;
- 2. Покращення чіткості зображень сприяє підвищенню безпеки в відеоспостереженні та військовій сфері;
- 3. Використання у побутових речах.

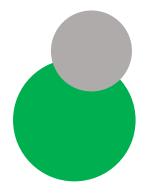




Постановка задачі

Об'єктом дослідження є цифрові зображення, зокрема їхні границі кольорів, де спостерігаються переходи між різними кольоровими областями.

Предметом дослідження є математичне та програмне забезпечення у вигляді чат боту, алгоритми та методи машинного навчання для обробки цифрових зображень, які спрямовані на покращення якості зображень на межах кольорових переходів, включаючи деталізацію та різкість.

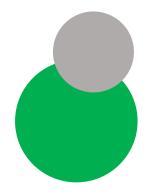




Постановка задачі

Метою цього дослідження є покращення якості зображень на границях кольорів за допомогою відповідних алгоритмів машинного навчання. Покращення деталізації та різкості на межах кольорових переходів.

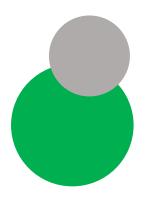
Кінцевим результатом роботи є розробка ефективних алгоритмів машинного навчання для покращення якості зображень на границях кольорів. Розроблений чат бот, який надає користувачам можливість використовувати процес покращення якості зображень.

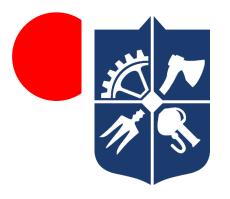






- 1. Проведення аналізу та огляду існуючих засобів обробки зображень;
- 2. Реалізація алгоритмів машинного навчання та методів обробки зображень;
- 3. Тестування розроблених алгоритмів на різноманітних зображеннях;
- 4. Оцінка результатів тестування та порівняння ефективності з існуючими методами обробки зображень;
- 5. Вдосконалення та оптимізація найбільш ефективних алгоритмів;
- 6. Проектування чат боту для взаємодії користувача та натренованої моделі.

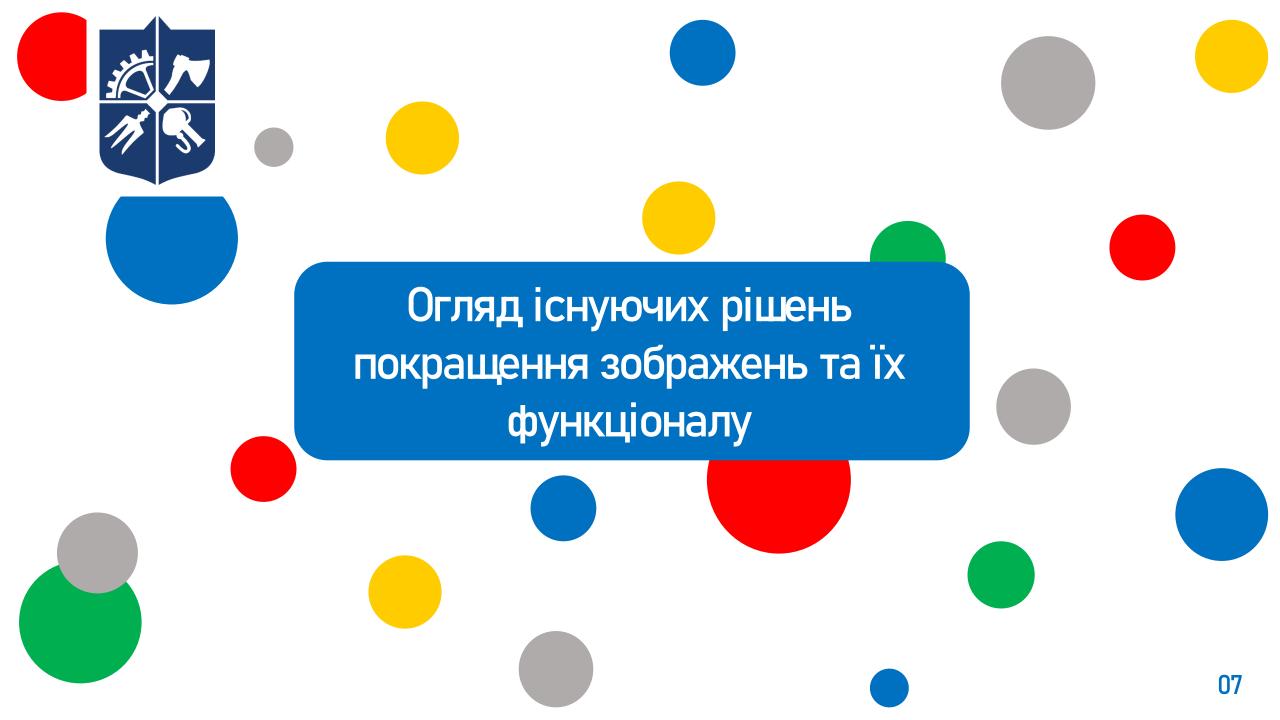


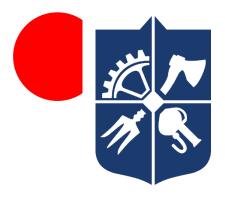


Порівняння альтернатив для інтерфейсу взаємодії з користувачем

Альтернативи Критерії	Чат бот	Веб-сайт	Мобільний додаток	
Складність реалізації	Середня	Висока	Висока	
Зручність використання	Висока	Середня	Висока	
Доступність	Висока	Висока	Середня	
Підтримка платформи	Багатоплатформний	Багатоплатформний	Обмежено платформою	
Інтерактивність	Інтерактивність Висока		Висока	



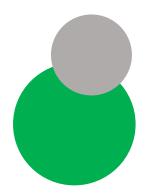




Огляд існуючих рішень покращення зображень

Було розглянуто наступні сервіси редагування зображень:

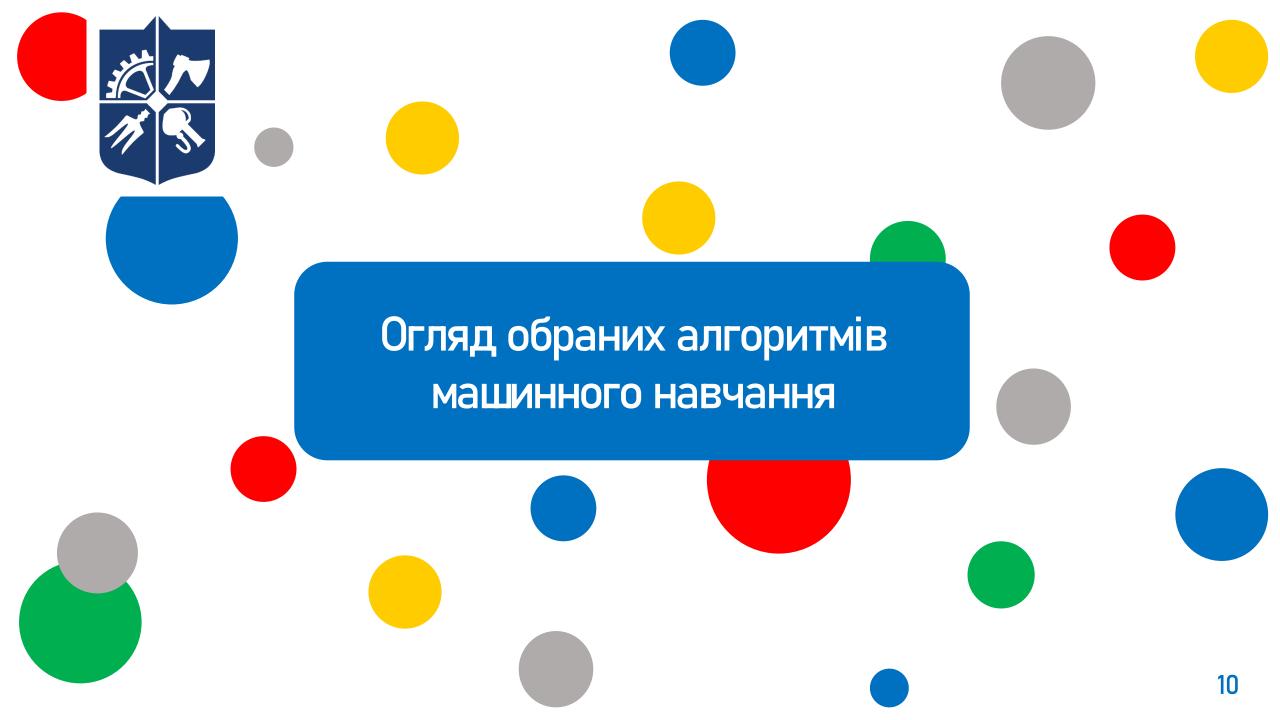
- 1. Media.io;
- 2. Picwish.com;
- 3. Topaz Gigapixel Al;
- 4. Let's Enhance;
- 5. Remini.

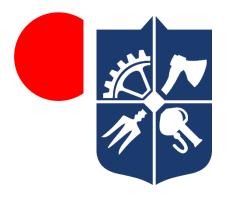




Огляд існуючих рішень покращення зображень

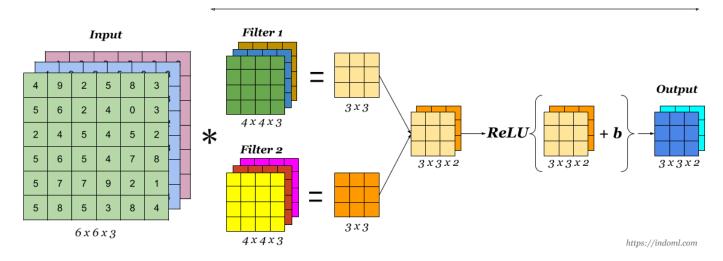
Рішення Критерії	Media.io	PicWish.com	Topaz Gigapixel Al	Let's Enhance	Remini	
Платформи	Веб	Веб	Десктоп	Веб	Мобільний додаток	
Вартість	Безкоштовно /платно	Безкоштовно /платно	Платно	Безкоштовно /платно	Безкоштовно /платно	
Якість вихідних зображень	Висока	Середня	Дуже висока	Висока	Висока	
Простота використання	Висока	Висока	Середня	Висока	Висока	
Швидкість обробки	Висока	Висока	Середня	Висока	Висока	
Підтримка форматів	Різноманітні	Обмежені	Різноманітні	Різноманітні	Обмежені	



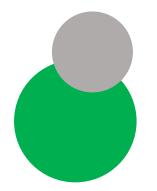


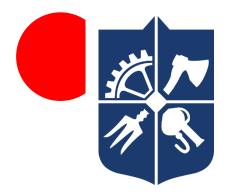
Огляд обраних алгоритмів машинного навчання

A Convolution Layer

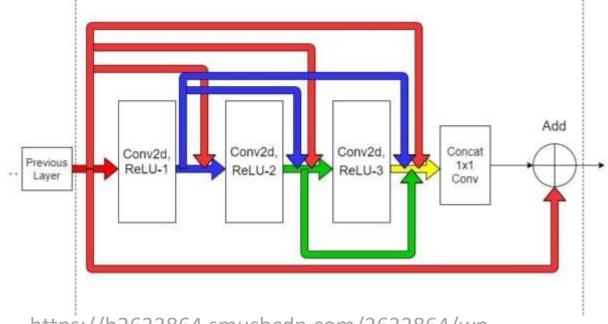


https://miro.medium.com/v2/resize:fit:1400/1*u2el-HrqRPVk7x0xlvs_CA.png

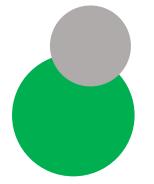




Огляд обраних алгоритмів машинного навчання



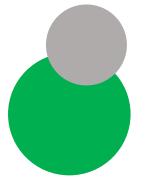
https://b2633864.smushcdn.com/2633864/wp-content/uploads/2021/08/residual_dense_block-768x428.jpeg?lossy=2&strip=1&webp=1

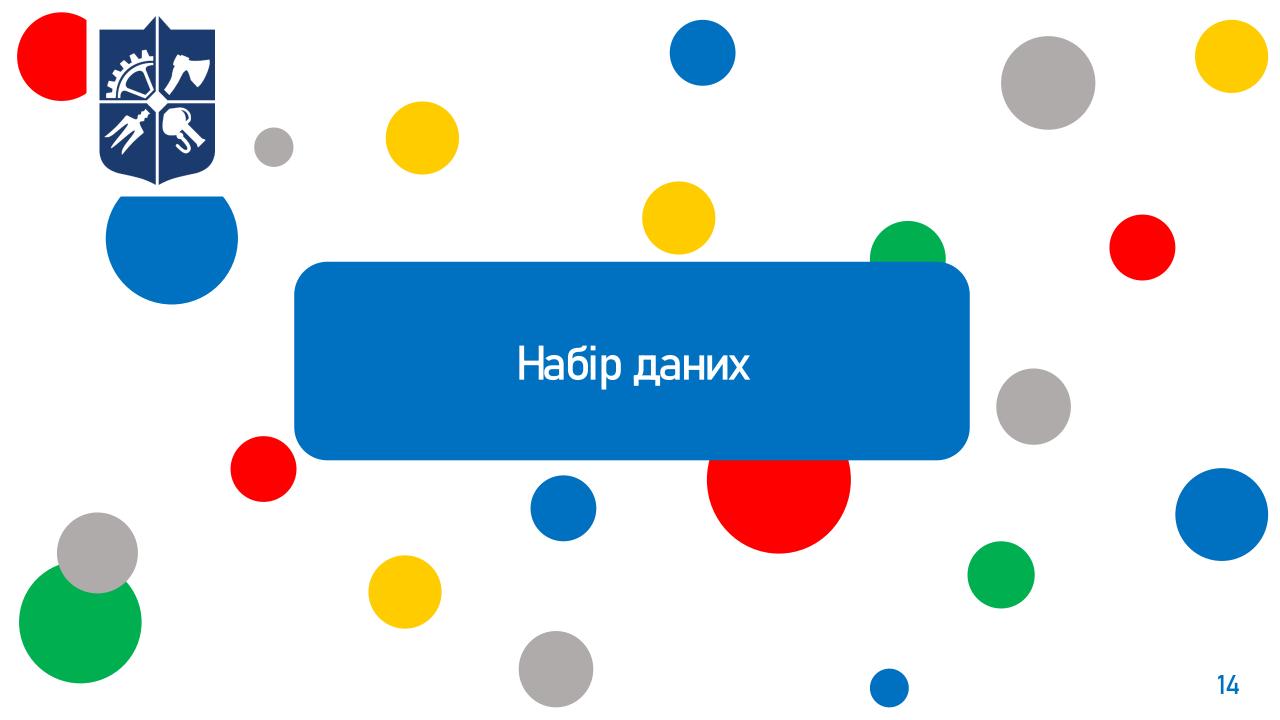


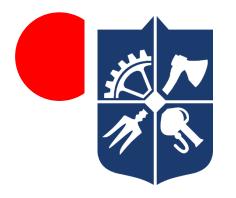


Опис архітектури моделі машинного навчання

```
def Model(channels, upscale_factor):
inputs = keras.Input(shape=(None, None, channels))
X = Conv2D(64, 5, padding='same', activation='relu', kernel_initializer='Orthogonal')(inputs)
X = Conv2D(64, 3, padding='same', activation='relu', kernel_initializer='Orthogonal')(X)
X = rdb_block(X, numLayers=3)
X = Conv2D(32, 3, padding='same', activation='relu', kernel_initializer='Orthogonal')(X)
X = rdb_block(X, numLayers=3)
X = Conv2D(channels * (upscale_factor**2), 3, padding='same', activation='relu', kernel_initializer='Orthogonal')(X)
outputs = tf.nn.depth_to_space(X, upscale_factor)
return keras.Model(inputs, outputs)
```







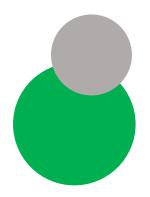


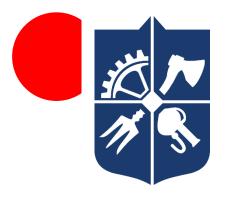


kaggle

1000 класів об'єктів. Зображення в яких розподілено на:

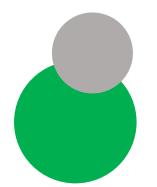
- Навчальні (1 281 167)
- Тестові (100 000)
- Валідаційні (50 000)



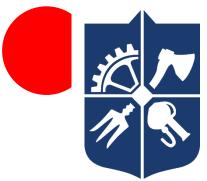


Нормалізація набору даних

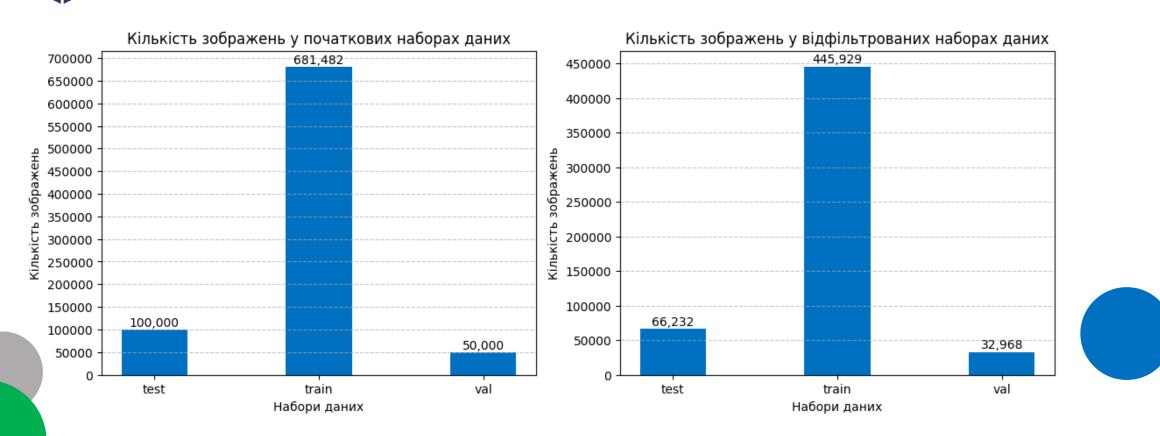
Нехай в	хідна ма	атриця (А):			Вихідн	на матри	ця (В):
34	87	123				0.13	0.34	0.48
45	190	230		Ділення кожного елементу матриці А на 255		0.18	0.75	0.9
210	12	65				0.82	0.05	0.25



^{*255 –} це максимально можливе значення інтенсивності кольору для 8-ми бітних зображень

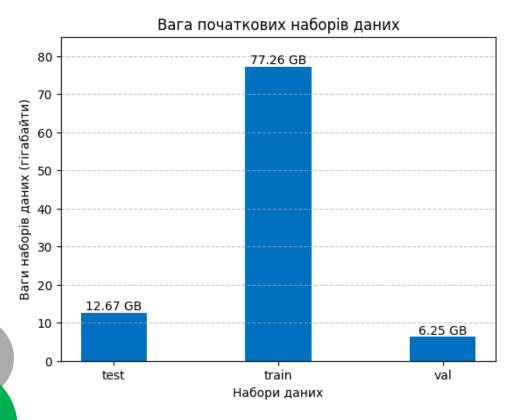


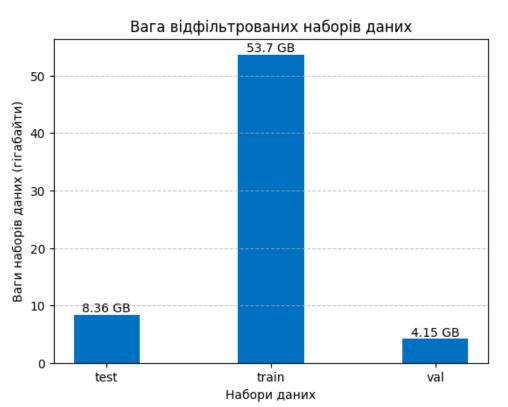
Фільтрація набору даних





Фільтрація набору даних





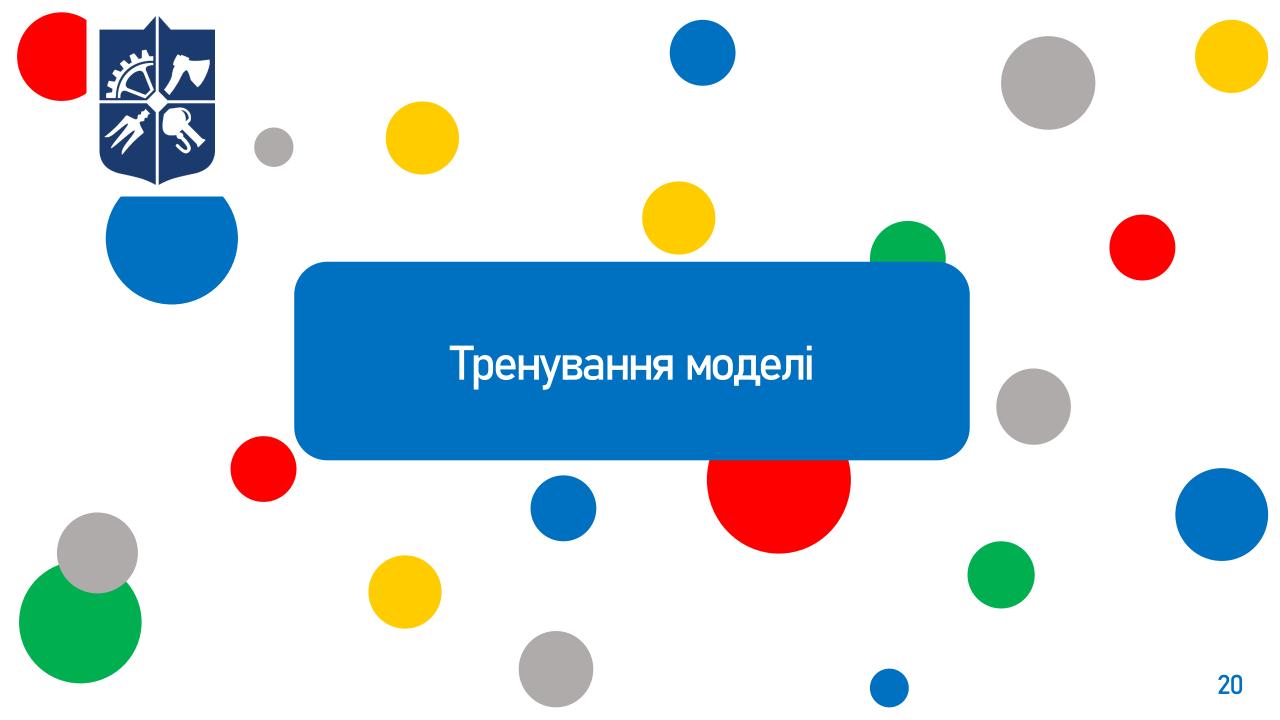


Передобробка набору даних







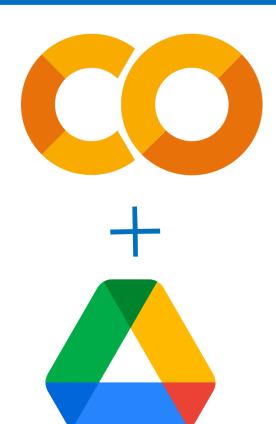




Тренування моделі

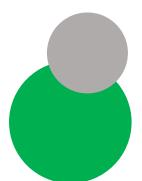


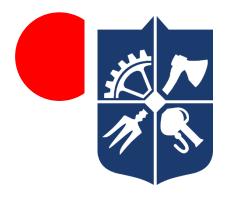




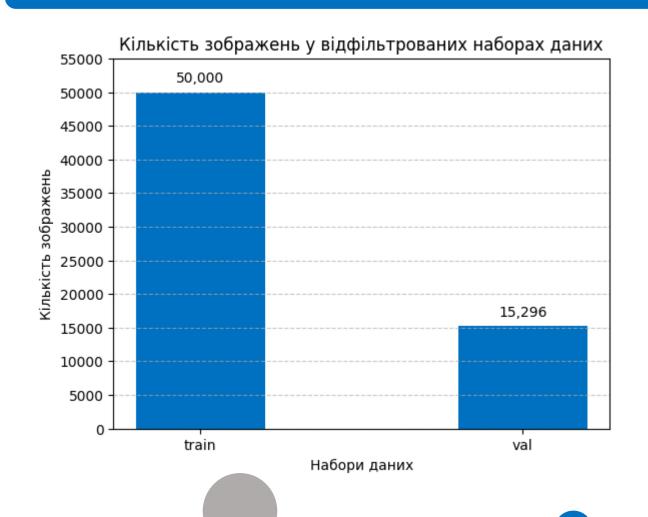


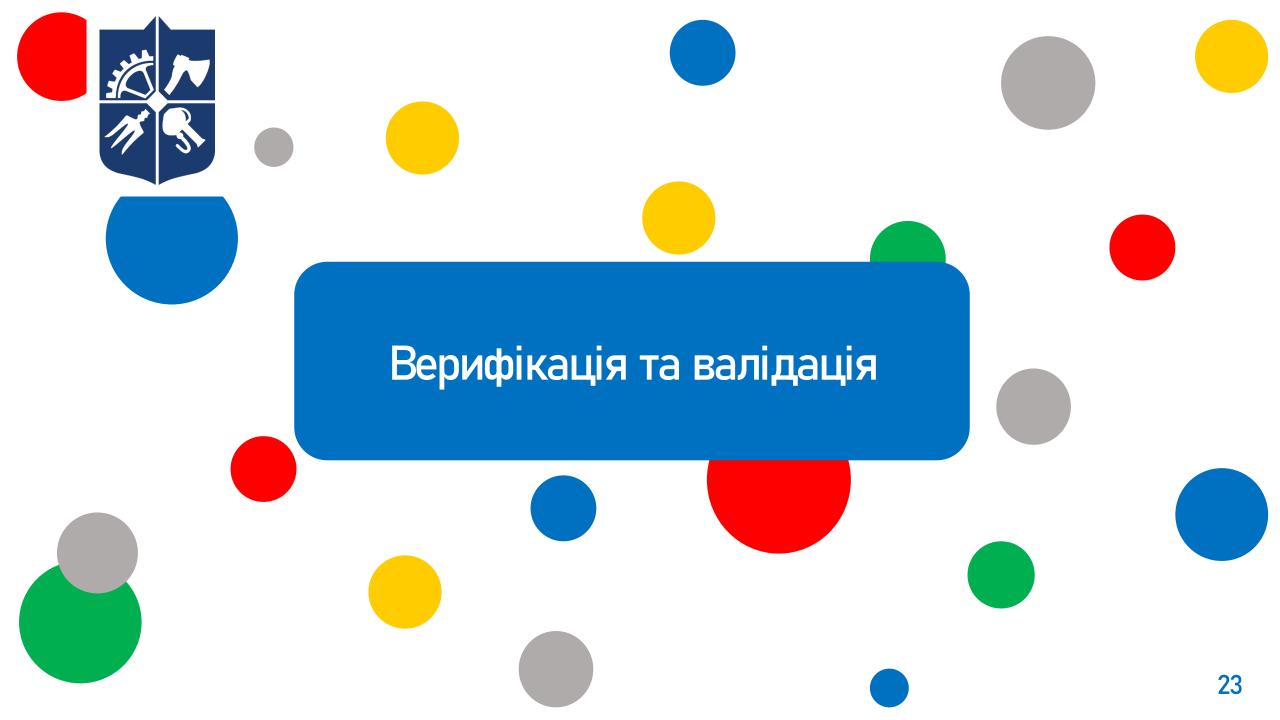
https://pbs.twimg.com/profile_images/1734 973544985919489/1ni2KrpZ_400x400.jpg





Тренування моделі







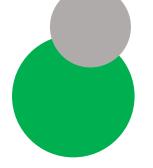
Метрики оцінки результатів

$$PSNR = 10 \cdot \log_{10} \left(\frac{MAX_I^2}{MSE} \right) = 20 \cdot \log_{10} \left(\frac{MAX_I}{\sqrt{MSE}} \right)$$

$$MSE = \frac{1}{MN} \sum_{i=1}^{M} \sum_{j=1}^{N} (I(i,j) - K(i,j))^{2}$$

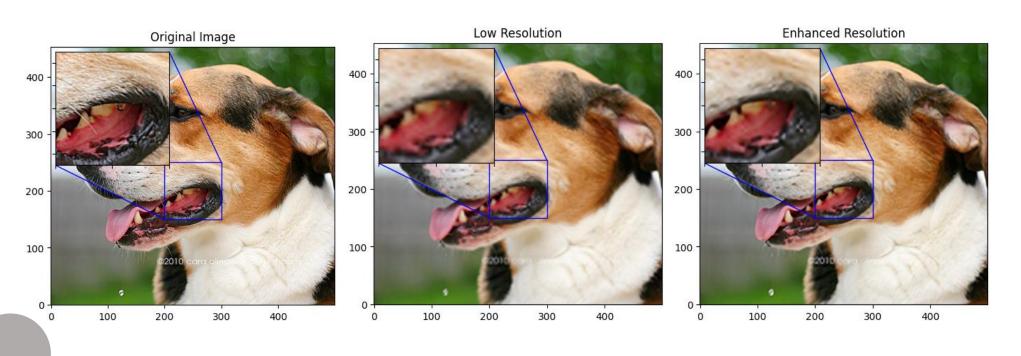
$$SSIM(x,y) = \frac{(2\mu_x \mu_y + C_1)(2\sigma_{xy} + C_2)}{(\mu_x^2 + \mu_y^2 + C_1)(\sigma_x^2 + \sigma_y^2 + C_2)}$$

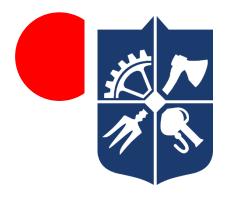
$$MAE = \frac{1}{MN} \sum_{i=1}^{M} \sum_{j=1}^{N} |I(i,j) - K(i,j)|$$





Демонстрація результатів



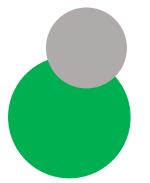






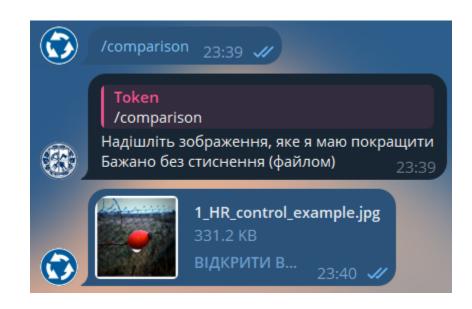


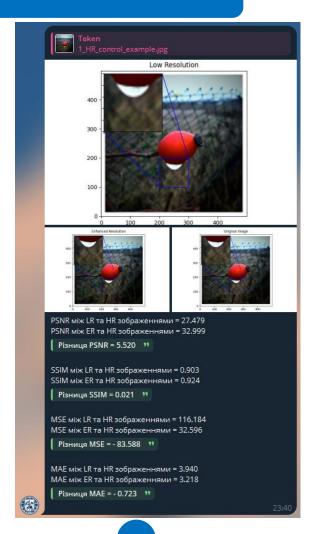
https://t.me/Coursework_nn_test_bot





Демонстрація результатів | @Coursework_nn_test_bot

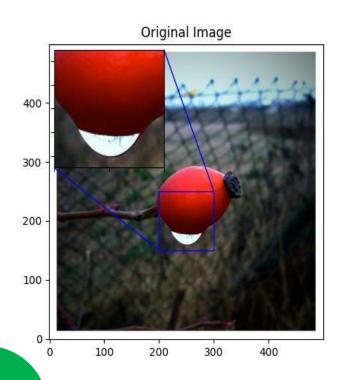


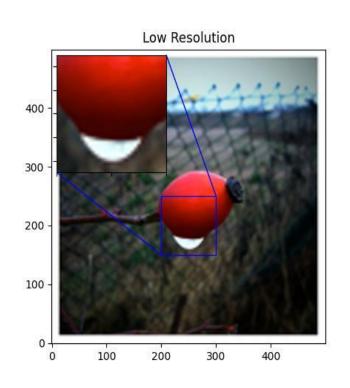


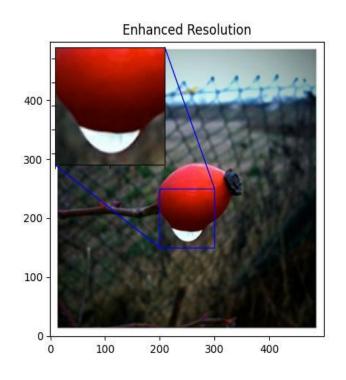


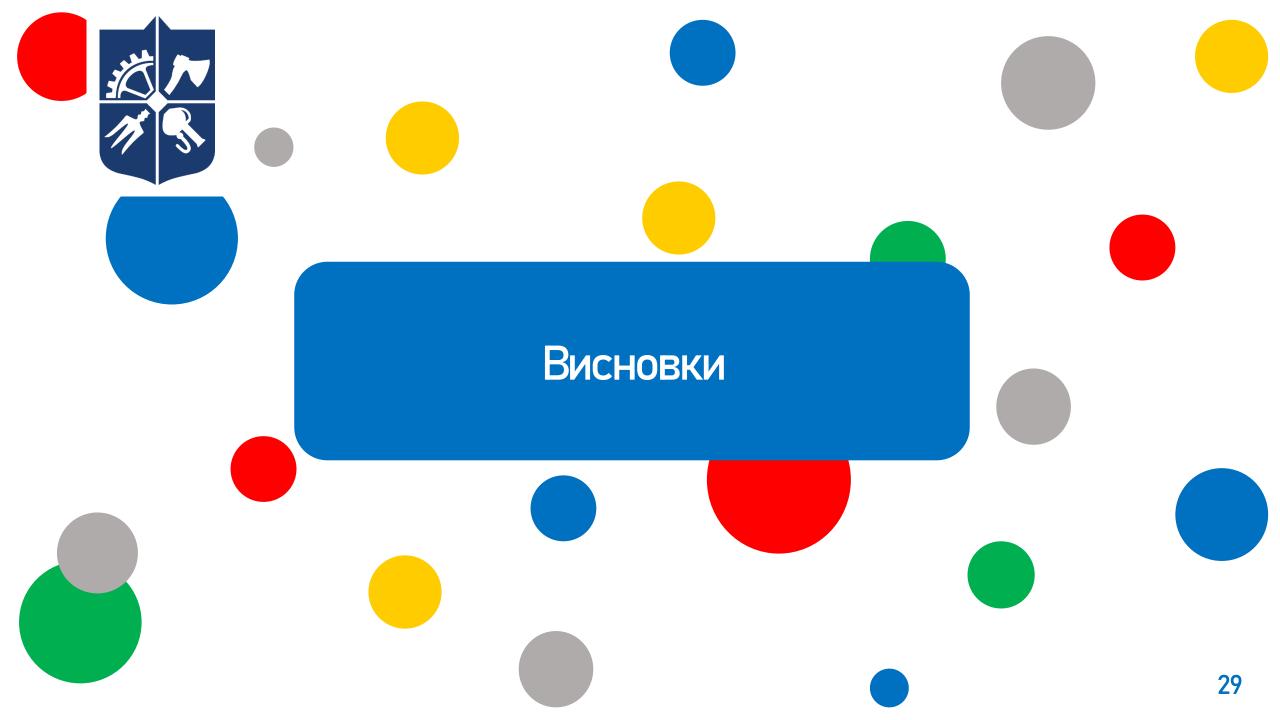


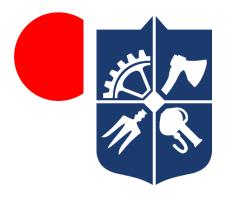
Демонстрація результатів | @Coursework_nn_test_bot











Висновки

- 1. Було розглянуто існуючі рішення та алгоритми покращення якості зображень;
- 2. Розроблено та натреновано власну ML модель із використанням CNN та RDB;
- 3. Розроблено чат бота для взаємодії користувача з натренованою моделлю покращення якості зображень;
- 4. Проведено верифікацію та валідацію навченої ML моделі та чат боту. Результати валідації відповідають очікуваним на початку дослідження. Натренована модель довела свою ефективність у порівнянні з існуючими рішеннями.

