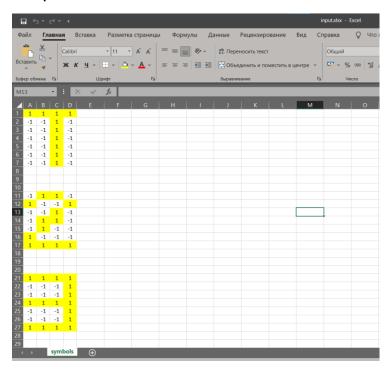
## Лабораторно робота на тему «Нейромережі Кохонена»

#### Завдання

- 1. Ідентифікувати вектори-образи цифр методом кластеризації, використавши для цього НМ «Карта Кохонена» (КК). Кількість кластерів 3. Визначити координати ядер (центроїдів) кожного кластеру.
- 2. Налаштувати НМ «Шар Кохонена» на ідентифікацію векторів-образів графічних зображень. Число вхідних нейронів 28, число вихідних нейронів 3, ваги вихідних нейронів координати центроїдів.
- 3. «Перемішати» вектори-образи (675) у випадковому порядку.
- 4. Ідентифікувати вектори-образи, кластеризуючи їх НМ «Шар Кохонена».
- 5. Здійснити математичну перевірку результату ідентифікації НМ Кохонена. Для цього у 28-вимірному евклідовому просторі визначити координати центроїдів кластерів кожної цифри за середніми значеннями векторів-образів цифр (наприклад, у Ексель або Матлаб). Визначити евклідові відстані між векторамиобразами і центроїдами кластерів.
- 6. Порівняти якість ідентифікації у випадку центроїдів за НМ Кохонена і центроїдів, розрахованих у Ексель або Матлаб. Математично обґрунтувати результативність ідентифікації.
- 7. Скласти звіт з виконаної роботи. Навести необхідні розрахунки, зображення вікон, фрагменти програмних кодів, що ілюструють послідовність виконання завдань по пунктам. Громіздкі таблиці додаєте окремим файлом з поясненням.

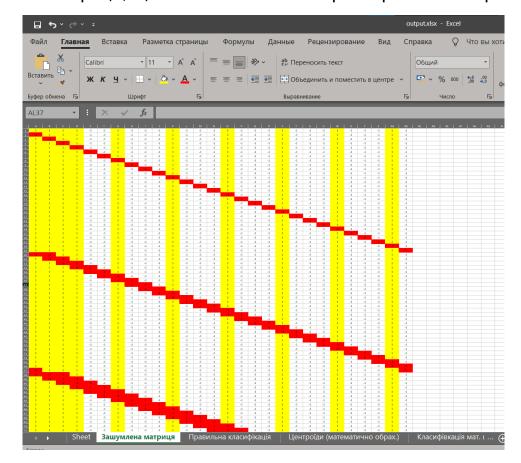
В межах даної ЛР, за допомогою мови програмування Python, було створено сукупність скриптів для роботи з нейромережами Кохонена та проведення всіх потрібних обрахунків.

Для того, щоб використати наопрацювання потрібним чином заповнимо ексель файл:

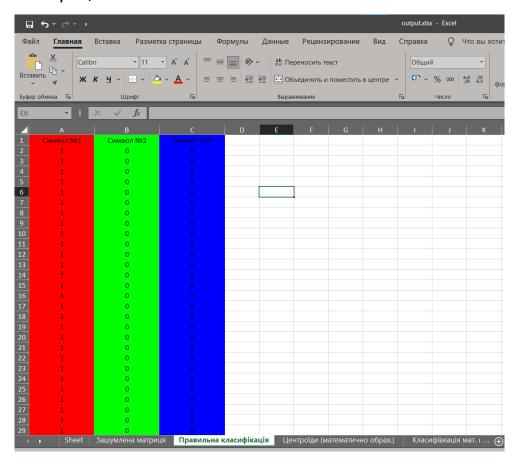


Тепер можна запустити скрипт. Ось що я отримав:

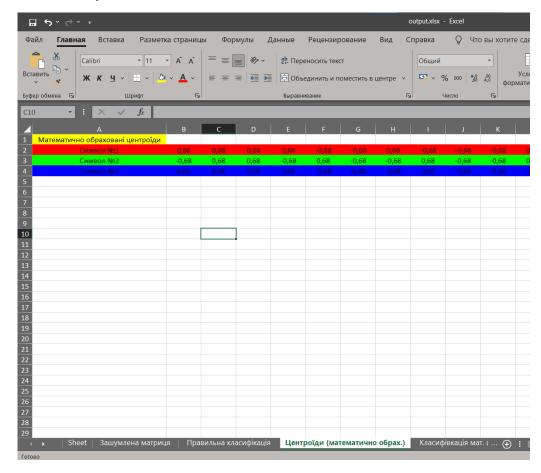
Зашумлена матриця, що містить символи перетворені в вектори:



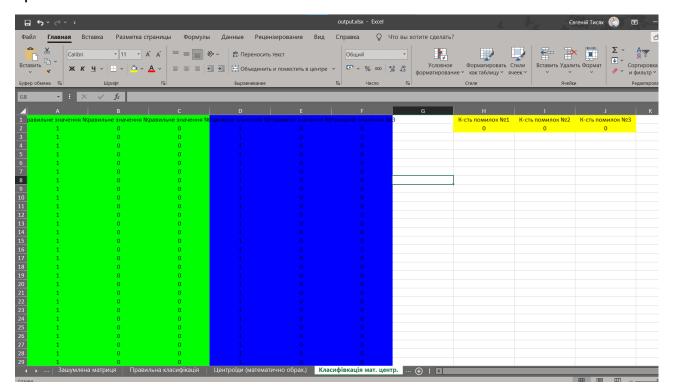
Матриця, що вказує правильну класифікацію векторів для попередньо показаної матриці:



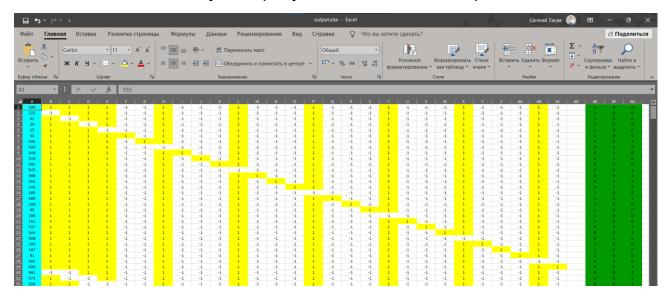
Центроїди, що були обчислені математично:



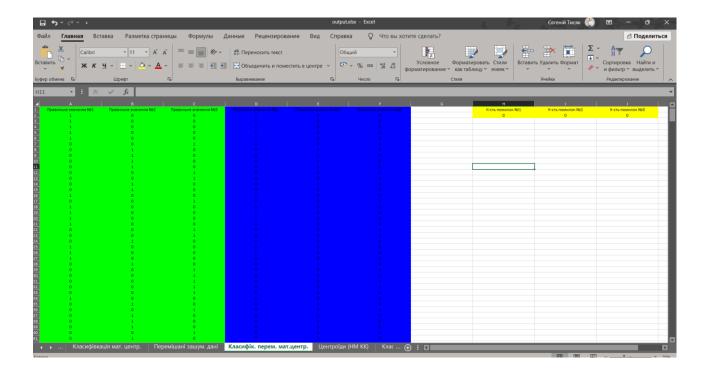
Показані результати класифікації векторів за допомогою центроїд, що були отримані математично. Я ви бачите дана класифікація була зроблена без помилок.



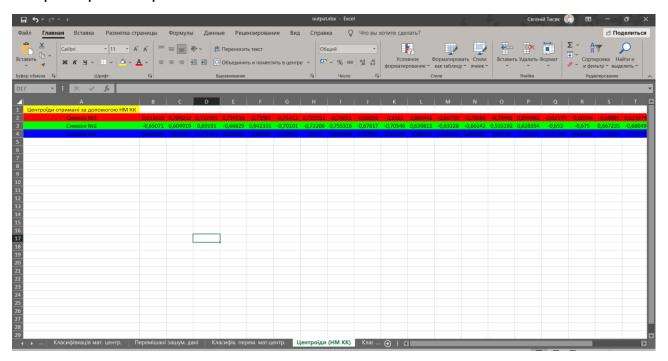
Зашумлена матриця була перемішана в хаотичному порядку і в відповідності до неї знову було побудовано матрицю з коректною класифікацією. Зазначу, що матриця коректної класифікації, потрібна для того, щоб потім аналізувати результати інших класифікацій.



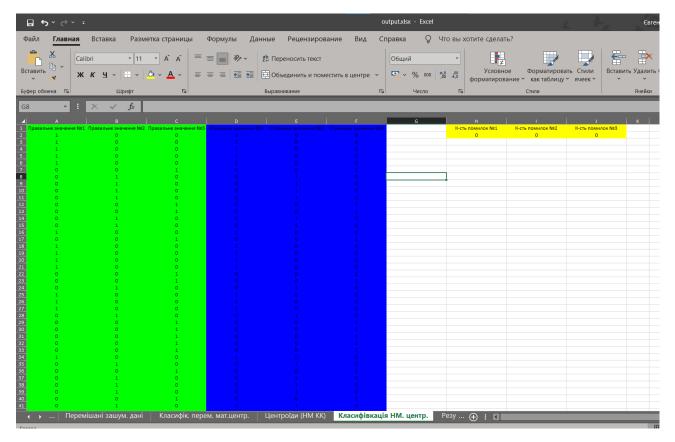
Для самоперевірки було проведено повторну класифікацію за допомогою центроїдів отриманих математично, але тепер це було проведено для перемішаної зашумленої матриці.



Наступна сторінка ексель — це центроїди отримані за допомогою нейромережі Карта Кохонена:

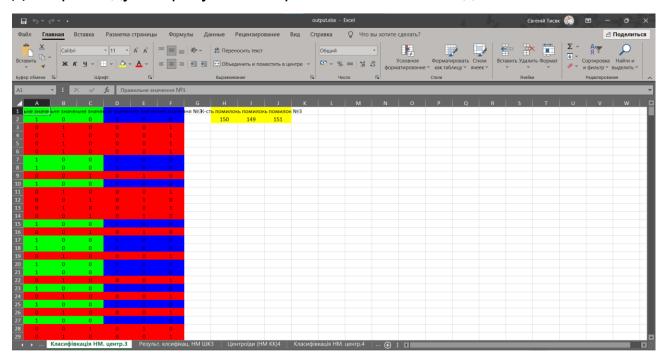


Зразу за цією сторінкою, сторінка де показані результати класифікації за допомогою центроїдів, отриманих за допомогою нейромережі Карта Кохонена:



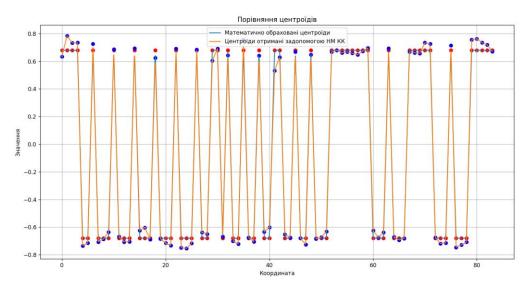
Зазначу, що процедура підбору циклічно повторювалась до отримання результату, де кількість похибок менше 10! Просто цього разу мені пощастило отримати результат з першої спроби.

Для прикладу ось результати при не такій сильній вдачі:



Саме цей фай буде доданий до звіт. Тут все получилось на восьмій спробі.

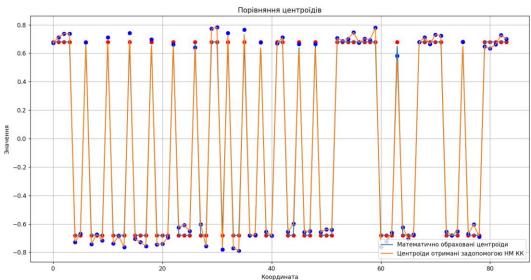
Повертаючись до поаткового експерименту, ось наочно продемонстрована відмінність між значеннями центроїд отриманих математично та отриманих за допомогою нейромережі Карта Кохонена:



#### # ← → + Q = B

# А ось такий й ж гарфік актуальний для файлу, що йде у звіт:

Порівняння центроїдів



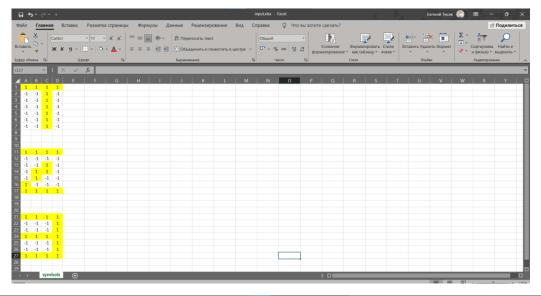
**☆**←→ +Q = B

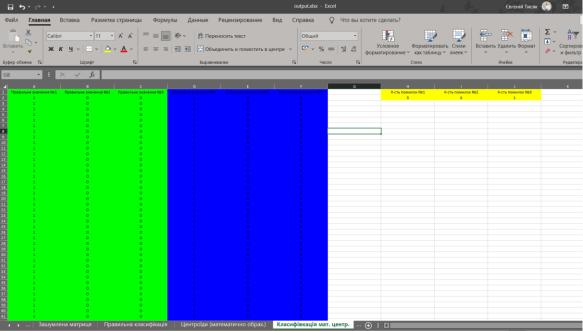
### Висновок

В межах даної роботи було опрацьовано нейромережі класу «нейромережі Кохонена», а саме «Карта Кохонена» та «Шари Кохонена».

За допомогою КК було визначено центроїди в 28-вимірному просторі, а за допомогою ШК було проведене класифікацію векторів. В результаті, вдалось добитись 100% точності.

Також, 100% точності, було в при ручній класифікації векторів, проведеній за допомогою центроїдів отриманих математично. Це відбулось, тому що я ще з попередньої ЛР підібрав такий вигляд символів при якому їх доволі легко відрізнити. Для підтвердження догадки провів такий експеримент:





Враховуючи високі показники класифікації та відсутність несподіваних результатів, вважаю лабораторну роботу успішно виконаною!