

---

# Математичні моделі інтелектуального аналізу даних для виявлення шахрайства з кредитними картками

---

Дипломна робота  
студентки ННК "ІПСА" групи КА-44  
Штогрін Світлани Романівни

Науковий керівник  
к. т. н., доцент Кузнєцова Н. В.

Об'єкт дослідження:

Методи виявлення шахрайства з кредитними картками.

Предмет дослідження:

Моделі інтелектуального аналізу даних для виявлення шахрайства з кредитними картками.

Мета дослідження:

Побудувати та порівняти моделі виявлення шахрайства з кредитними картками.

# Актуальність роботи

Згідно з інформацією НБУ у 2017 році зафіксовано 77,6 тис. випадків шахрайських дій з платіжними картками. За розрахунками Української міжбанківської асоціації членів платіжних систем ЕМА, у 2017-му році внаслідок вішингу (телефонне шахрайство з виманюванням реквізитів банківських карток і переказом коштів на карту злодіїв) з рахунків українців було вкрадено 509,72 млн. грн, а внаслідок фішингу (виманювання конфіденційних даних – паролів, номерів банківських карток, PIN-кодів тощо) – 63,68 млн. грн. Загалом – 669,63 млн. грн. Для порівняння, у 2016 році шахраї викрали з рахунків українців 339,13 млн. грн, а у 2015 – 84,36 млн. грн.

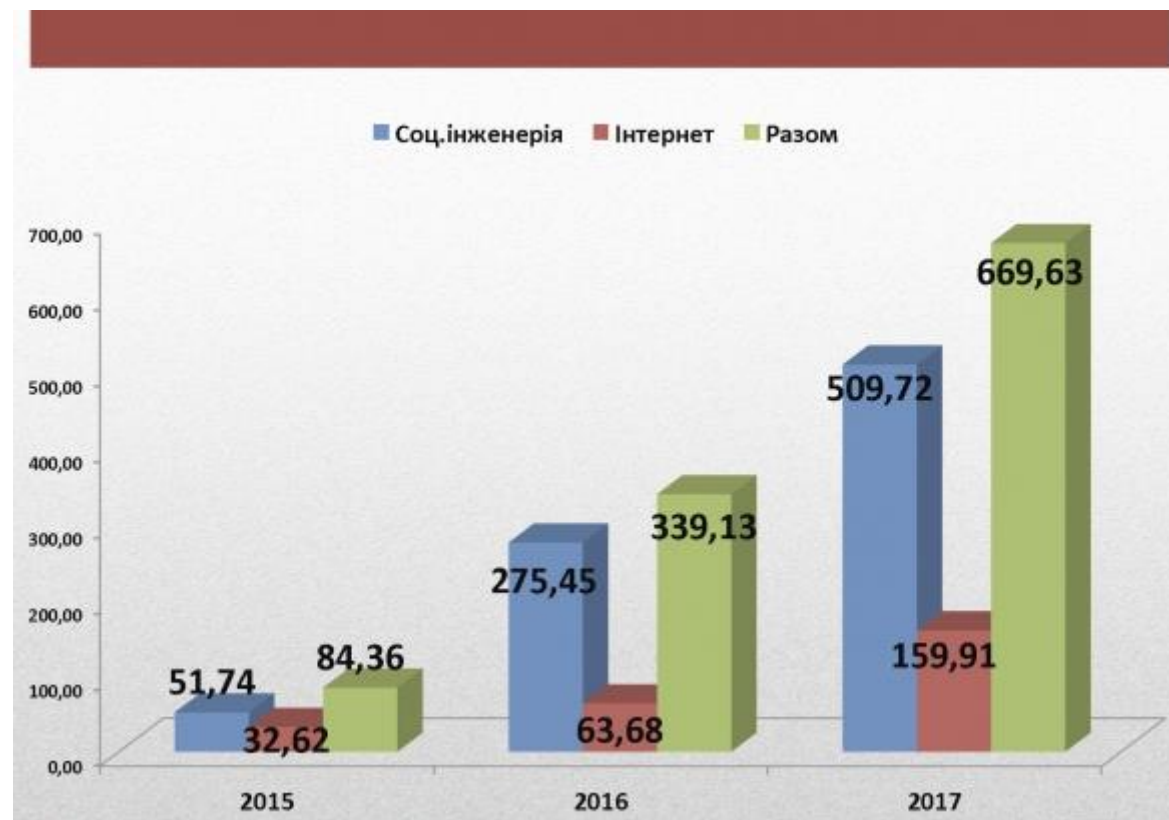


Рисунок 1 - Обсяги шахрайства з банківськими картками в Україні за інформацією ЕМА. Сукупний дохід шахраїв, млн. грн

# Типи шахрайства з кредитними картками

Незаконне використання кредитної картки або її інформації без відома власника називається *шахрайством з кредитною карткою*.

Серед найбільш розповсюджених типів шахрайства можна виділити наступні:

## Фишинг (англ. Phishing)

- Різновидами фішингу є: 1) фішингові сайти; 2) фішингові електронні листи; 3) фішингові смс-повідомлення.

## Вішинг (англ. Vishing)

- Шахрайство з використанням телефонної комунікації: 1) виманювання картових реквізитів; 2) стимулювання власника до зняття лімітів по карті, відключення перевірки CVV2 / CVC2-коду і т.д.

## Кардинг (англ. carding)

- різновид шахрайства, при якому проводиться операція з використанням банківської картки або її реквізитів, яка не ініційована або не підтверджена її власником.

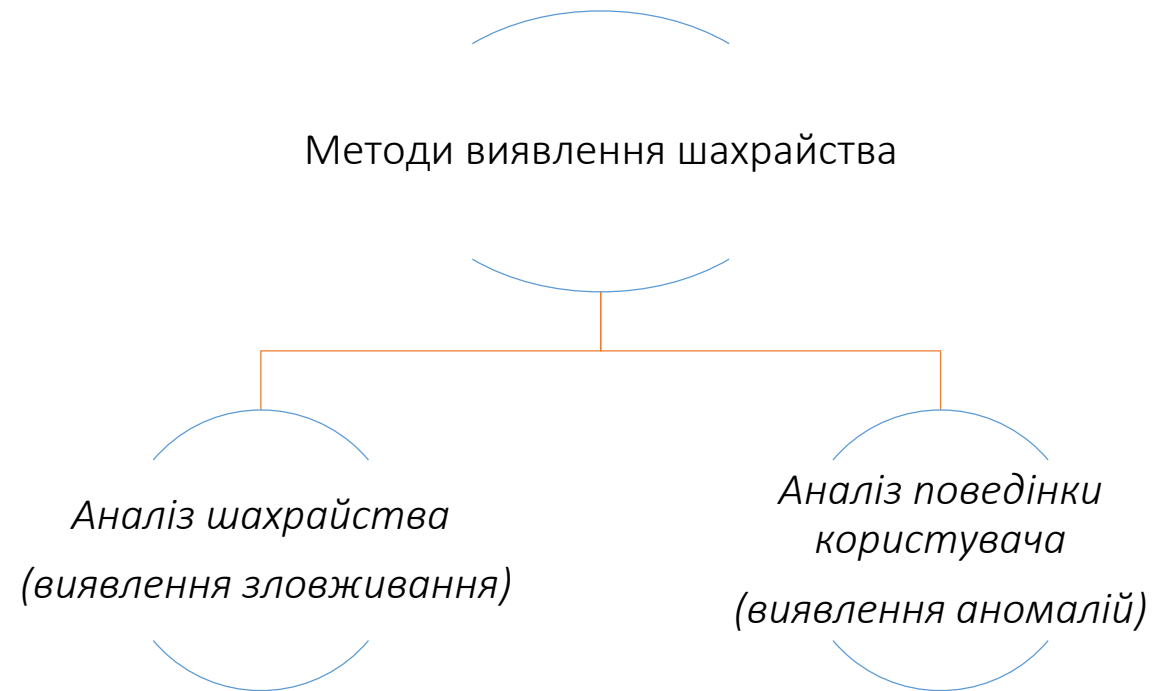
## Скіммінг (англ. Skimming, Card Skimming)

- частковий випадок кардингу; незаконне копіювання інформації з магнітної смуги дійсної картки законного власника.

## Шиммінг (англ. Shimming, Card Shimming)

- різновид скімінгу; встановлення шахраями всередину банкомату пристрою для копіювання даних з чіпа платіжних карт законних власників.

# Методи виявлення шахрайства з кредитними картками



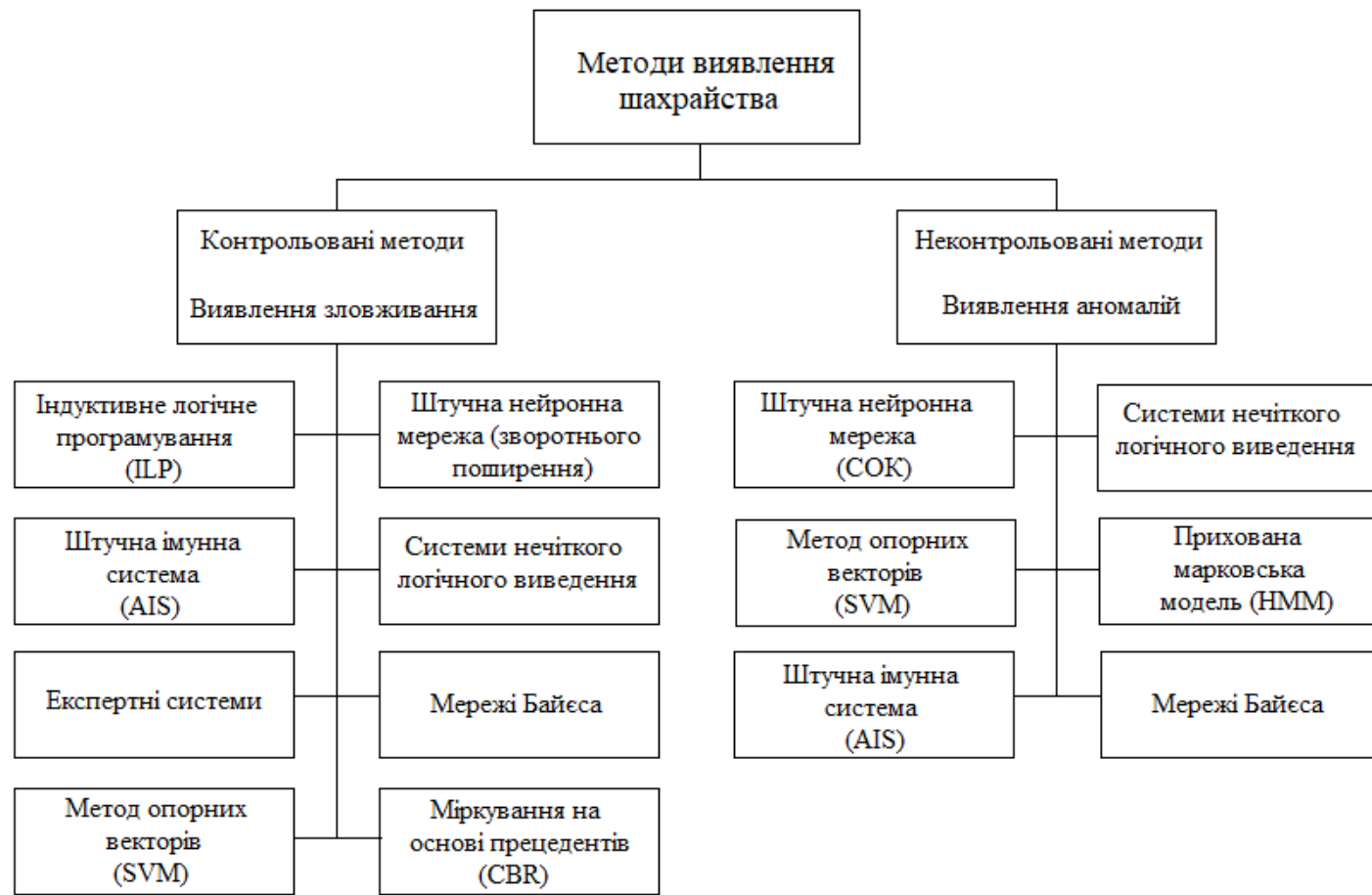


Рисунок 2 - Методи виявлення шахрайства з кредитними картками

# Інструментарій

Потреба в якісній аналітичній інформації зростає у всіх галузях, через що фахівцям з інтелектуального аналізу даних і бізнес-аналітикам постійно доводиться створювати нові і більш ефективні моделі в більш стислі терміни.

*SAS Enterprise Miner* - потужне і повнофункціональне рішення для прогнозуючої аналітики і інтелектуального аналізу даних, що дозволяє створювати високоефективні прогнозуючі та описові моделі на основі величезної кількості інформації.



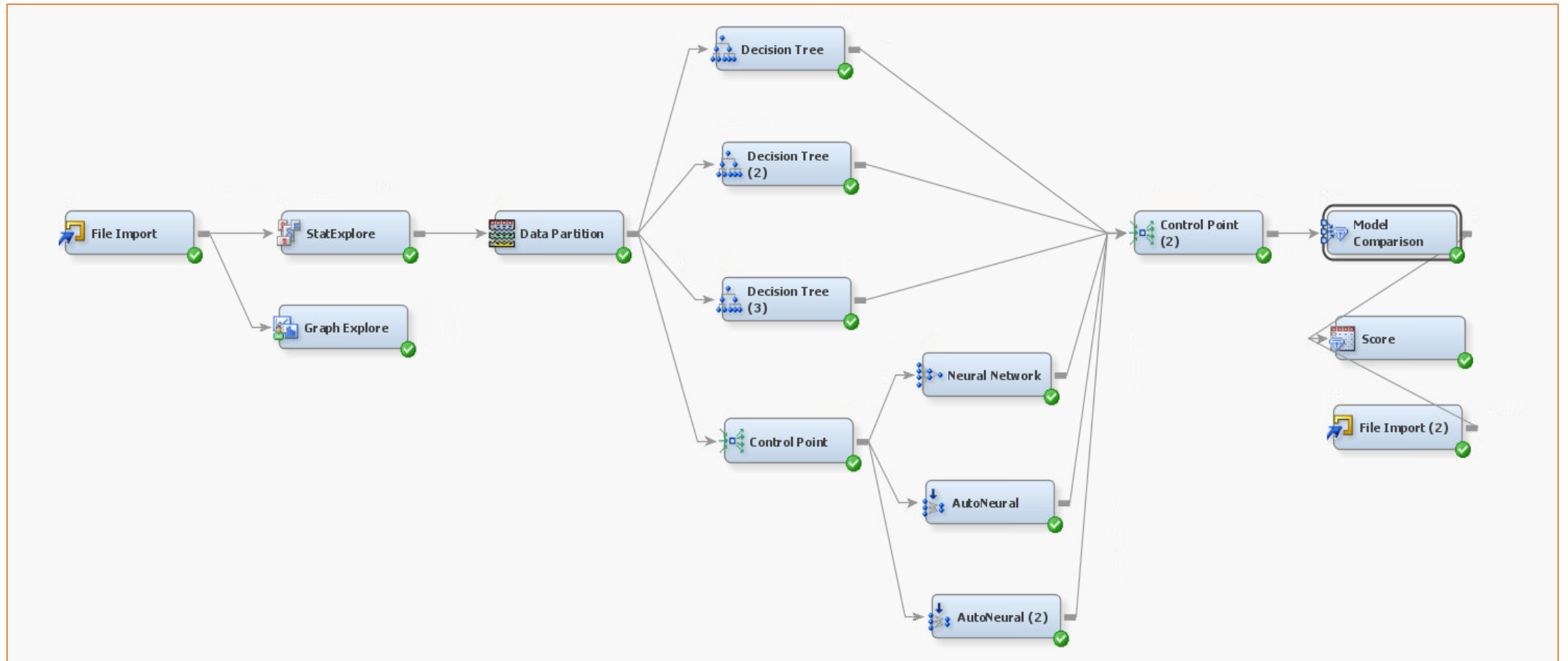
# Опис набору даних

Набір даних містить транзакції, здійснені кредитними картками у вересні 2013 року власниками карток Європи. Цей набір даних представляє транзакції, які відбулися за два дні та містить 492 шахрайства з 284 807 операцій.

Змінна Class приймає значення 1 у випадку шахрайства і 0 в іншому випадку.

Time	Кількість секунд, що пройшли між першою та кожною транзакцією	Числовий
V1	Атрибут 1	Числовий
V2	Атрибут 2	Числовий
...	...	...
V28	Атрибут 28	Числовий
Amount	Сума грошей для цієї операції	
Class	Шахрайство/не шахрайство	Булевий

# Технологічний процес



Штучні нейронні  
мережі

Дерева рішень

У роботі побудовано моделі дерев рішень та штучних нейронних мереж.

# Оцінка якості побудованих моделей

Критерії оцінки:

- Помилки I та II роду
- ROC-крива та індекс GINI

	Прогноз моделі: Не шахрайство (0)		Прогноз моделі: Шахрайство (1)	
	Вірно класифіковані (TN)		Помилки II роду (FP)	
Фактично: Не шахрайство (0)	<u>Дерево рішень</u> Train: 170581 Validate: 56860	<u>Нейронна мережа</u> Train: 170542 Validate: 56846	<u>Дерево рішень</u> Train: 7 Validate: 3	<u>Нейронна мережа</u> Train: 46 Validate: 17
	Помилки I роду (FN)		Вірно класифіковані (TP)	
Фактично: Шахрайство (1)	<u>Дерево рішень</u> Train: 72 Validate: 20	<u>Нейронна мережа</u> Train: 61 Validate: 16	<u>Дерево рішень</u> Train: 223 Validate: 77	<u>Нейронна мережа</u> Train: 234 Validate: 81

# Оцінка якості побудованих моделей

Критерії оцінки:

- Помилки I та II роду
- ROC-крива та індекс GINI

Кількісну інтерпретацію ROC-кривої дає показник **AUC** (англ. area under ROC curve, площа під ROC-кривою)

Чим ближче до 1 показник AUC, тим кращу прогностичну силу має модель.

$$\text{GINI} = 2 * \text{AUC} - 1$$

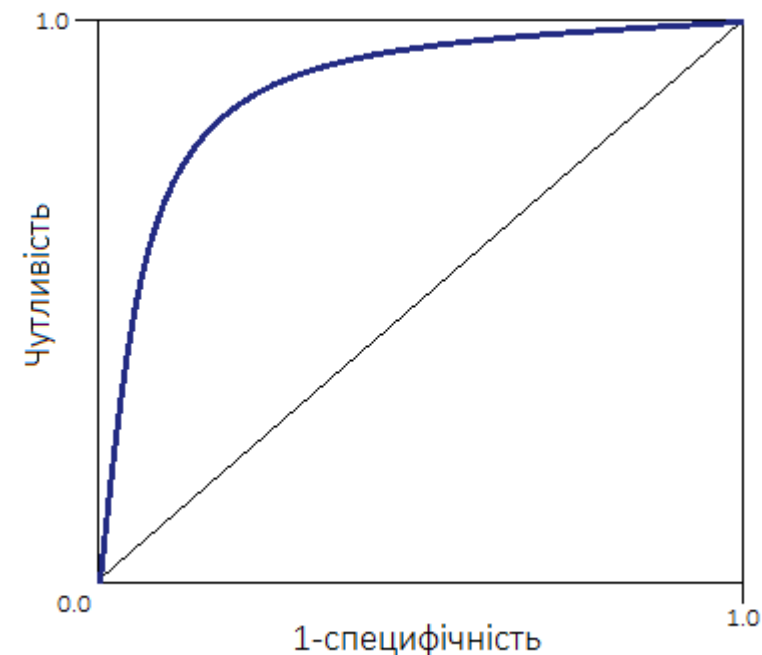


Рисунок 3 – ROC-крива

# Оцінка якості побудованих моделей

Критерії оцінки:

- Помилки I та II роду
- ROC-крива та індекс GINI

Специфічність моделі:	$Sp = \frac{TN}{TN + FP} = \frac{TN + FP - FP}{TN + FP} = 1 - \frac{FP}{TN + FP} = 1 - FPR$
Чутливість моделі:	$Se = TPR = \frac{TP}{TP + FN}$
<i>FPR</i>	частина вірно позитивних прикладів ( <i>True Positives Rate</i> )
<i>TPR</i>	частина помилково позитивних прикладів ( <i>False Positives Rate</i> )

# Оцінка якості побудованих моделей

Критерії оцінки:

- Помилки I та II роду
- ROC-крива та індекс GINI

	ROC index			GINI		
	Train	Validate	Test	Train	Validate	Test
Дерево рішень	0.905	0.928	0.895	0.81	0.855	0.79
Нейронна мережа	0.986	0.975	0.98	0.972	0.95	0.96

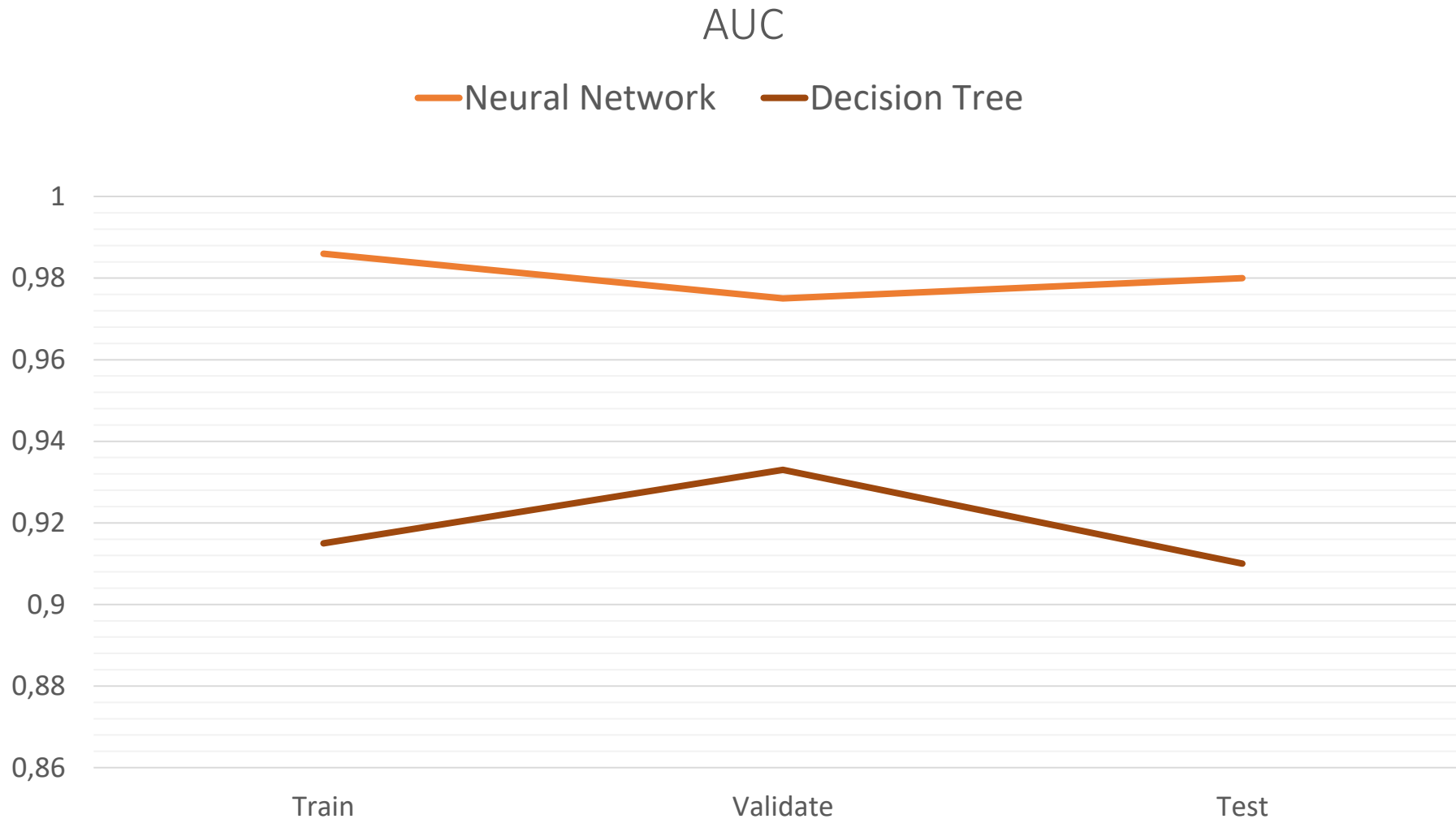


Рисунок 3 – Значення показника AUC для навчальної, тестової та перевірконої вибірок відповідних моделей



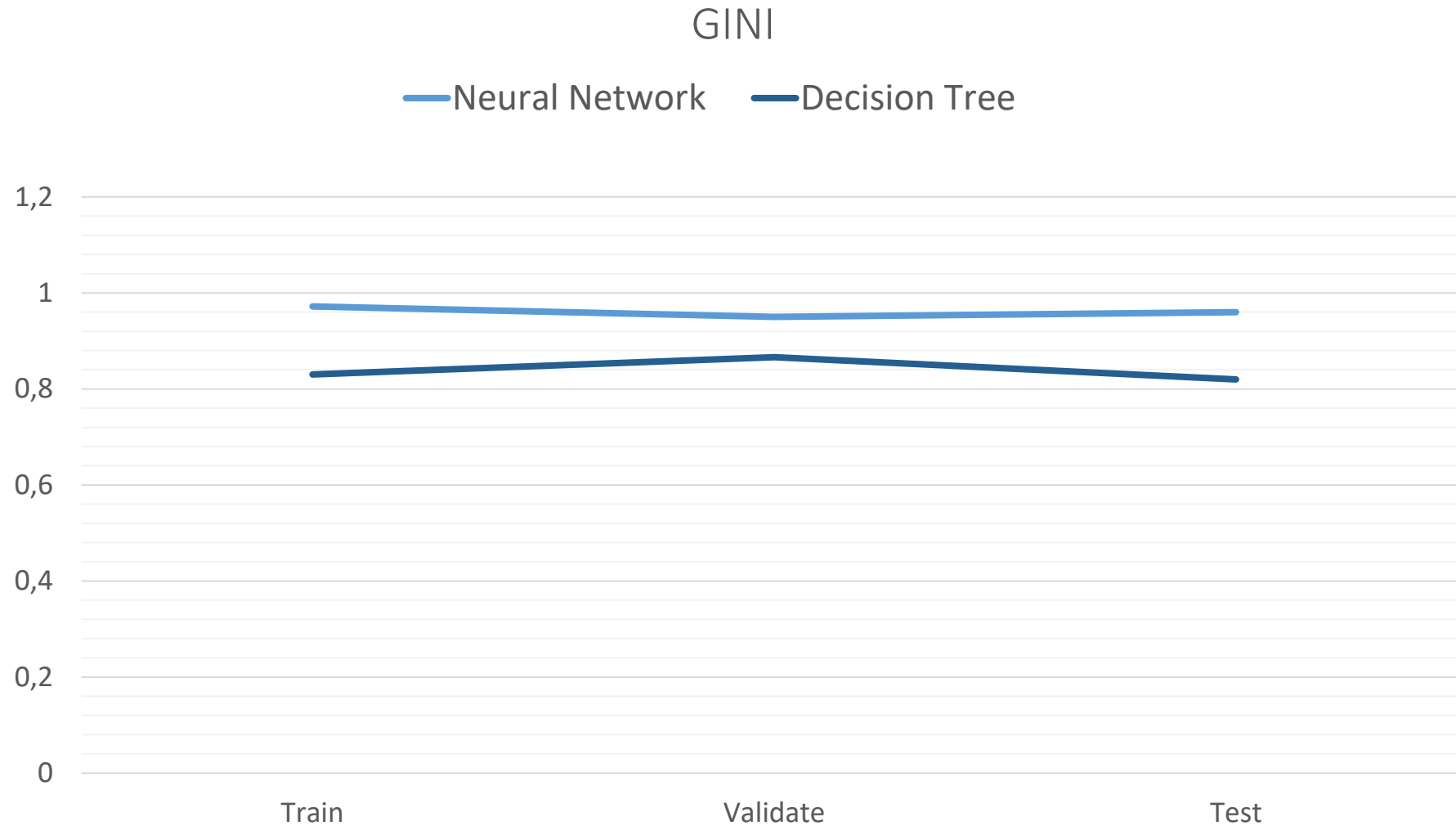
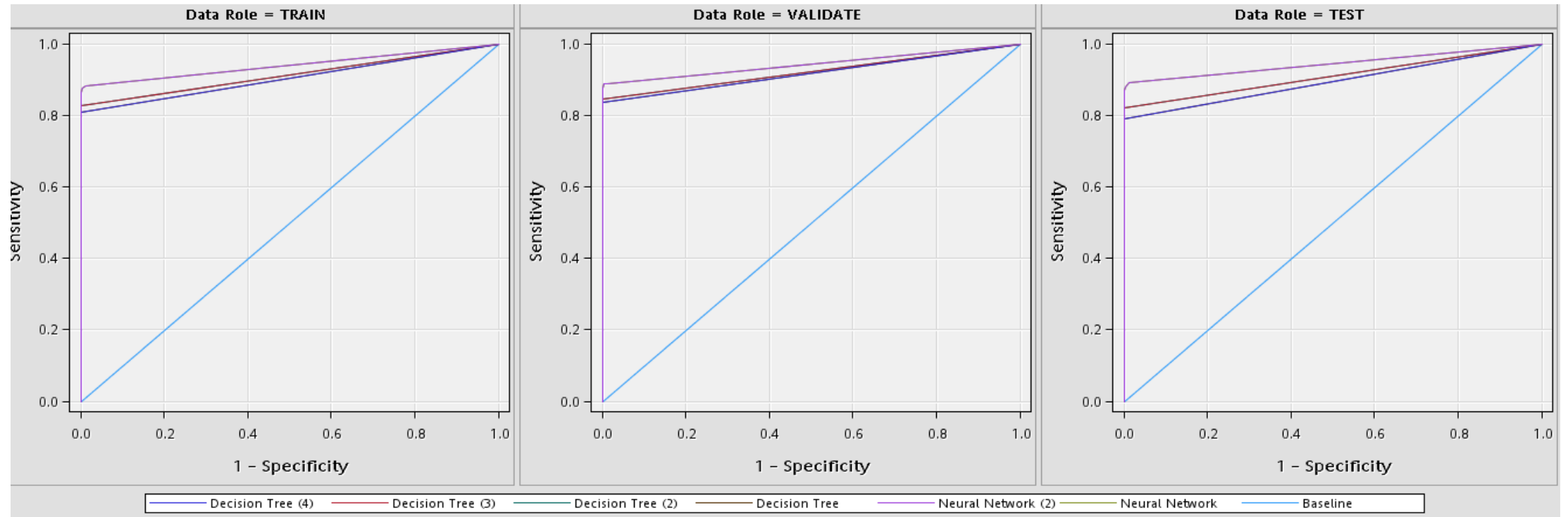


Рисунок 4 – Значення індексу GINI для навчальної, тестової та перевірконої вибірок відповідних моделей

# Вибір кращої моделі



На основі ROC-індексу кращою моделлю виявилася модель нейронної мережі.

# Висновки

У роботі розглянуто:

- основні типи шахрайства з кредитними картками;
- основні методи виявлення шахрайства з кредитними картками.

Побудовано моделі дерев рішень і штучних нейронних мереж для виявлення шахрайства з кредитними картками та проведено їх аналіз.

Модель штучної нейронної мережі показала кращу якість класифікації, аніж модель дерева рішень.

# Рекомендації щодо подальшої роботи

Розробка і аналіз моделей виявлення шахрайства з кредитними картками у реальному часі.

# Публікації

1. Кузнєцова Н.В., Куца К.В., Штогрін С.Р. Застосування методології аналізу виживання для дослідження споживчих ризиків. *Системні науки та кібернетика*: науковий електронний збірник НТУУ «КПІ». 2017. №6. С.126-135. URL: [http://mmsa.kpi.ua/sites/default/files/ssc/issues/ssc\\_6\\_2017.pdf](http://mmsa.kpi.ua/sites/default/files/ssc/issues/ssc_6_2017.pdf) (дата звернення: 27.05.2018).
2. Куца К.В., Штогрін С.Р., к.т.н. каф. ММСА Терентьєв О. М. Інформаційна технологія прогнозування ціни золота. *Сучасні інформаційні технології 2017*: матеріали VIII міжнародної наукової конференції студентів та молодих вчених "Сучасні інформаційні технології 2017». О.: Одеський національний політехнічний університет, 2017. С. 81-82.

Дякую за увагу!