Тема: Вирішення задач підвищення продажів в маркетингу з використанням методів інтелектуального аналізу даних

Виконала: студентка гр.КА-41м Іванова Юлія Валеріївна Науковий керівник роботи: К.т.н., н.с., Терентьєв Олександр Миколайович ОБ'ЄКТОМ ДОСЛІДЖЕННЯ є вибірка з попередньої маркетингової кампанії підприємства, що являє собою набір даних про клієнтів, їх характеристики та взаємодію з компанією.

ПРЕДМЕТ ДОСЛІДЖЕННЯ регресійні моделі, моделі підвищення відгуку

МЕТА РОБОТИ полягає в розробці математичних моделей для підвищення продажів в маркетингу баз даних.

МЕТОДИ ДОСЛІДЖЕННЯ: алгоритми навчання з учителем, регресійний аналіз, методи вибору змінних.

Використано програмні пакети MATLAB, Excel

#### Постановка задачі

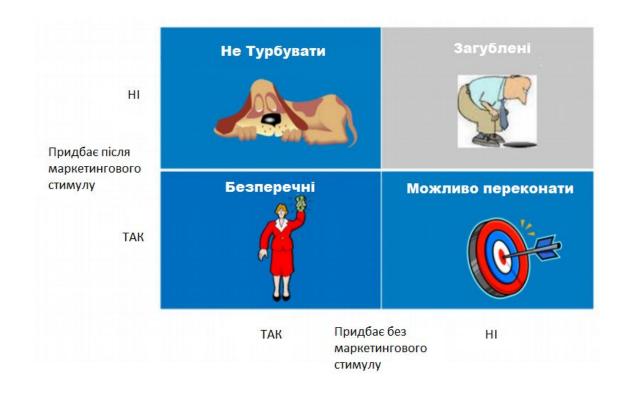
- 1. Прогнозування рівня відгуку клієнтів та додаткових продажів в маркетингу баз даних
- 2. Огляд існуючих методів: традиційне моделювання та моделювання підвищення відгуку, модель додаткових продажів
- 3. Розробка спеціалізованого програмного продукту для моделювання підвищення продажів за допомогою моделей логістичної регресії
- 4. Аналіз побудованих моделей

## "I know half the money I spend on advertising is wasted, but I can never find out which half."

- John Wanamaker

Які клієнти мають бути обрані для маркетингової кампанії для того щоб максимізувати рівень прибутковості?

#### Класи клієнтів



### Моделювання відгуку

#### Традиційне моделювання

- Визначає клієнтів, які ймовірніше відреагують на кампанію
- Цільовою аудиторією є всі можливі відповідачі
- Витрачає ресурси на клієнтів,які куплять товар незалежно від кампанії

#### Моделювання підвищення відгуку

- Визначає додаткові покупки,які б не мали місця без кампанії
- Вимірює ефекти маркетингових кампаній
  - Визначає клієнтів на рішення яких можна вплинути

#### Математичні моделі для моделювання відгуку

#### Модель різницевої оцінки

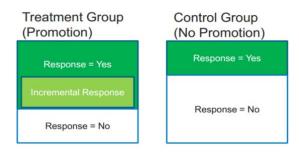
Окремо будуються моделі на контрольній і обробленій групах

$$\widehat{Y_T} = X_T \widehat{\beta_T}$$

$$\widehat{Y}_C = X_C \widehat{\beta}_C$$

Потім обидві моделі використовуються для обрахування різниці балів оцінок по формулі

$$\widehat{DS}_i = (\widehat{Y}_T - \widehat{Y}_C)_i$$



[1]Hansotia, B. and Rukstales, B. (2002). "Incremental Value Modeling." Journal of Interactive Marketing 16:35–

#### Математичні моделі для моделювання відгуку

#### Комбінована модель

В даній моделі використовується індикатор Ti: Ti = 1 для DT і Ti = 0 для DC і він дозволяє налаштовувати моделі на всіх даних ( $D = DT \cup DC$ )

$$Y = X\beta + T\gamma + XT\varphi + \epsilon$$

Різницеві оцінки отримуються з оціненого рівняння, таким чином:

$$\widehat{Y_T} = X\widehat{\beta} + \widehat{\gamma} + X\widehat{\varphi}$$

$$\widehat{Y_C} = X\widehat{\beta}$$

$$\widehat{DS_i} = (\widehat{Y_T} - \widehat{Y_C})_i = \widehat{\gamma} + X\widehat{\varphi}$$

## Вибір зміних

Для бінарної цільової змінної  $Y \subseteq \{0,1\}$ 

$$WOE_i = \log \frac{P(X = x_i | Y = 1)}{P(X = x_i | Y = 0)}$$

$$IV = \sum_{i} (P(X = x_i | Y = 1) - P(X = x_i | Y = 0)) * WOE_i$$

IV вимірює силу кореляції між пояснювальною змінною, та відгуком в випадку бінарної змінної. Оцінки IV показують : значення менше 0,02 вказує, що змінна не прогностичною, а значення більше 0,3 показує, що змінна має сильну прогностичну силу

## Вибір зміних

Враховуючи оброблену (T) та контрольну (C) групи поняття WOE і IV можуть бути застосовані до моделі підвищення відгуку

$$NWOE = \log \frac{P(X = x_i | Y = 1)_T / P(X = x_i | Y = 0)_T}{P(X = x_i | Y = 1)_C / P(X = x_i | Y = 0)_C}$$

$$NIV = \sum_{i} (P(X = x_i | Y = 1)_T P(X = x_i | Y = 0)_C$$

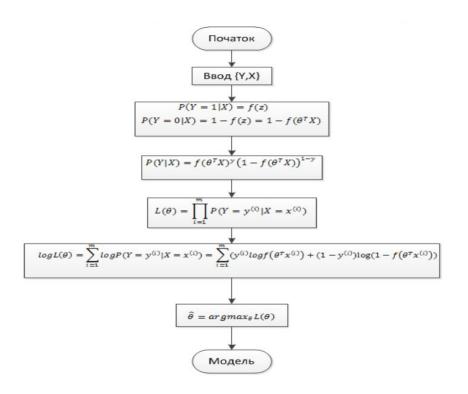
$$- P(X = x_i | Y = 1)_C P(X = x_i | Y = 0)_T) NWOE_i$$

#### Логістична регресія

Якщо Yi бінарна змінна відгуку, яка представляє чи відповів i клієнт на кампанію, розглядаємо наступний набір незалежних змінних: Xi, Ti, Xi\*Ti, де Ti=1 якщо i клієнт в обробленій групі і якщо в контрольній. Можемо змоделювати рівень відгуку за допомогою логістичної регресії:

$$P_{i} = E(Y_{i} | X_{i}) = \frac{exp(\alpha + \beta' X_{i} + \gamma T_{i} + \delta' X_{i} T_{i})}{1 + exp(\alpha + \beta' X_{i} + \gamma T_{i} + \delta' X_{i} T_{i})}$$

де  $\alpha, \beta, \gamma, \delta$  параметри які треба оцінити



#### Додаткові продажі

Припустимо що є дві цільові змінні: Y - обсяг продажів на одного клієнта, i Z – змінна, яка відображає реакцію клієнта на заохочення. Y спостерігається тільки тоді, коли клієнт реагує на заохочення. Тому ця модель може бути реалізована наступним чином:

- Z\* прихована змінна
- Х та Х\* не є незалежно
  розподіленими, вони зазвичай мають
  однакові або багато спільних
  загальних змінних

$$Y = X\beta + \epsilon \text{ if } Z = 1$$

$$Y = \text{not observed if } Z = 0$$

$$Z^* = X^*\gamma + \omega$$

$$Z = \begin{cases} 1, & \text{if } Z^* > 0 \\ 0, & \text{if } Z^* \leq 0 \end{cases}$$

$$E[Y|X,Z = 1] = X\beta + E[\epsilon|\omega > -X^*\gamma]$$

$$E[\epsilon|\omega > -X^*\gamma] = \rho\sigma\frac{\phi(-X^*\gamma)}{1-\Phi(-X^*\gamma)} = \rho\sigma\frac{\phi(X^*\gamma)}{\Phi(X^*\gamma)}$$

$$\epsilon \sim N(0,\sigma)$$

$$\omega \sim N(0,1)$$

$$\operatorname{Corr}(\epsilon,\omega) = \rho$$

## Додатковий прибуток

Модель додаткових продажів має дві цільові змнінні:

- $\hat{Y}_{Resp}$
- \(\hat{Y}\_{Outcome}\)

тому додатковий прибуток може бути розрахований наступним чином, де С це вартість маркетингового стимулу на контакт:

$$\begin{split} \hat{R}_T &= \hat{Y}_{Resp\_T} * \hat{Y}_{Outcome\_T} - C \\ \hat{R}_C &= \hat{Y}_{Resp\_C} * \hat{Y}_{Outcome\_C} \\ \hat{R}_{incre} &= \hat{R}_T - \hat{R}_C \end{split}$$

### Структура вибірки

#### 5397 навчальна вибірка

- Promotion = 0 для 2698 записів
- Promotion = 1 для 2699 записів

#### 3603 для перевірки

- Promotion = 0 для 1802 записів
- Promotion = 1 для 1801 записів

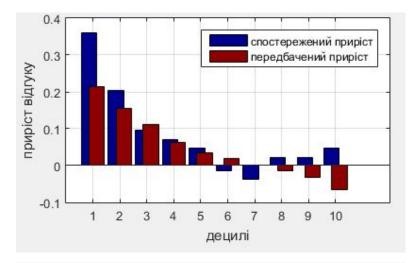
## Результати: покрокова регресія

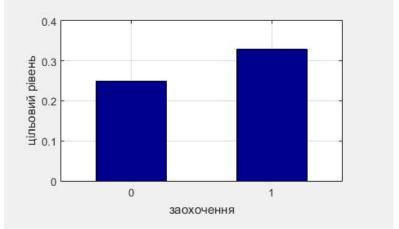
• Обробка: 33,4%

• Контроль: 25,1%

• Приріст : 8,3%

Приріст: Верхній дециль має найвищу частоту додаткових відгуків, з передбаченим прирощенням 21,2 % і спостережним приростом 35,2 %. Передбачене прирощення приблизно в три рази вище, ніж середній приріст відгуків (8,3 %)



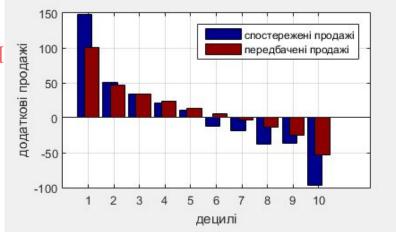


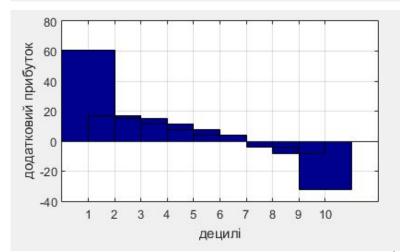
## Результати: покрокова регресія

Якщо клієнт купляє будь-який товар під час маркетингової кампанії, то вартість покупки також стає цільовою змінною і будується двуступінчаста модель.

Перші 10% клієнтів демонструють додаткові продажі у 100,98\$.

Клієнти вважаються вигідними, якщо додатковий прибуток перевищує вартість маркетингового контакту, як бачимо 70% клієнтів гарантує позитивний прибуток, перші 10% генерують 60\$ додаткового прибутку.





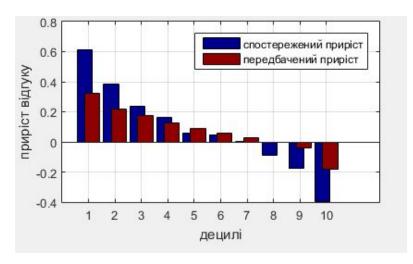
### Результати: з вибором зміних

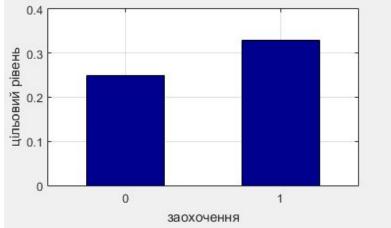
• Обробка: 32,91%

• Контроль: 25,08%

• Приріст : 7,83%

Приріст: Верхній дециль має найвищу частоту додаткових відгуків, з передбаченим прирощенням 32,29 % і спостережним приростом 59,77 %. Передбачене прирощення приблизно в чотири рази вище, ніж середній приріст відгуків (7,83 %)

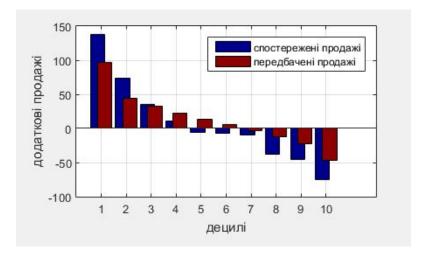


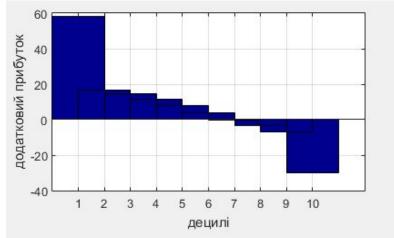


### Результати: з вибором зміних

Перші 10% клієнтів демонструють додаткові продажі у 96,76\$.

Клієнти вважаються вигідними, якщо додатковий прибуток перевищує вартість маркетингового контакту, як бачимо 70% клієнтів гарантує позитивний прибуток, перші 10% генерують 58,28\$ додаткового прибутку.





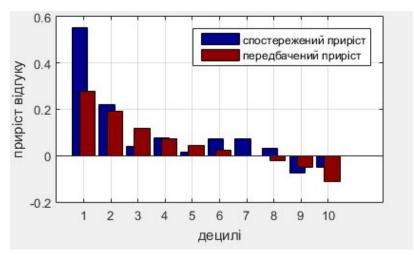
# Результати: комбінована модель

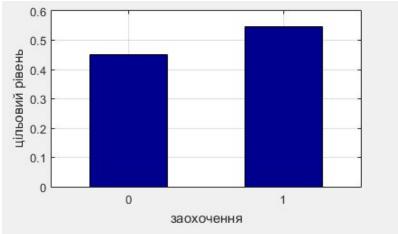
• Обробка: 51,68%

• Контроль: 42,18%

• Приріст : 9,5%

Приріст: Верхній дециль має найвищу частоту додаткових відгуків, з передбаченим прирощенням 24,5 % і спостережним приростом 57,2 %. Передбачене прирощення приблизно в три рази вище, ніж середній приріст відгуків (9,5 %)

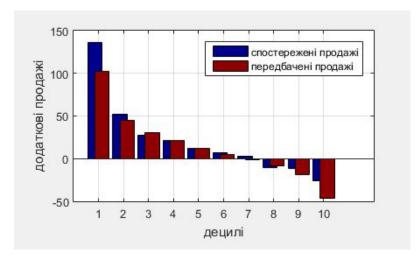


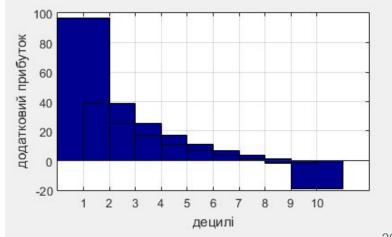


# Результати: комбінована модель

Перші 10% клієнтів демонструють додаткові продажі у 102,50\$.

Клієнти вважаються вигідними, якщо додатковий прибуток перевищує вартість маркетингового контакту, як бачимо 80% клієнтів гарантує позитивний прибуток, перші 10% генерують 96,33\$ додаткового прибутку.





20

## Аналіз результатів

Назва моделі	SSE	Misc	Roc	Gini
Модель1	0.1962	0.2837	0.6850	0.3701
Модель2	0.1878	0.2731	0.7106	0.4212
Модель3	0.2244	0.3864	0.6217	0.2435

#### Висновки

- Розглянуті методи прогнозування відгуку в маркетингу баз даних : традиційні методи моделювання, моделювання підвищення відгуку, моделювання додатковх продажів
- Розроблено програму для знаходження оптимальних цільових клієнтів, використовуючи різні підходи до моделювання за допомогою логістичної регресії
- Виконано порівняльний аналіз якості моделі на основі статистичних критеріїв (SSE,Misc,Roc,Gini)
- Подальші кроки дослідження: моделювання на базі інших алгоритмів таких як: нейроні мережі, наївний байєсовський класифікатор, дерева рішень, метод головних компонент

#### Новизна

- Запропонована модифікація методу прогнозування підвищення відгуку на основі використання цілого набору данних
- Розроблена власна програма на мові програмування Matlab для пошуку оптимальних клієнтів із використанням запропонованої модификації
- Виконана апробація запропонованої методики на даних продажів попередньої маркетингової кампанії

## Публікації

- Using modified logistic regression to increase customer response rate to marketing campaigns/ Y.Ivanova, O.Terentiev, L.Korshevnyuk, T.Prosyankina-Zharova // CAUT 2016. 304 c.
- Моделювання відгуку клієнтів покупців з використанням методів регресійного аналізу/ Ю.В.Іванова, О.М. Терентьєв, Т.І. Просянкіна-Жарова // Наукові вісті НТУУ "КПІ" №5 - 2016. [подано]

## Дякую за увагу!