


ДОДАТОК А
Графічні матеріал

Міністерство освіти і науки України
Харківський національний університет радіоелектроніки

«ЗАТВЕРДЖУЮ»

Керівник атестаційної роботи

 проф. Ситніков Д.Е.
(підпис)

РОЗРОБКА МЕТОДІВ CRM НА БАЗІ ГЕНЕРАЦІЇ АСОЦІАТИВНИХ ПРАВИЛ ТА
ЇХ ВИКОРИСТАННЯ В ІНФОРМАЦІЙНІЙ СИСТЕМІ ПРОДАЖУ КВІТІВ -

Графічний матеріал

ЛИСТЗАТВЕРДЖЕННЯ

ГЮИК.506120.012 34 01- 01 12 01 – ЛУ

РОЗРОБИЛА

ст. гр. ІТПМ-19-1

Шубіна Н.А.

2020 р.

ЗАТВЕРДЖЕНО

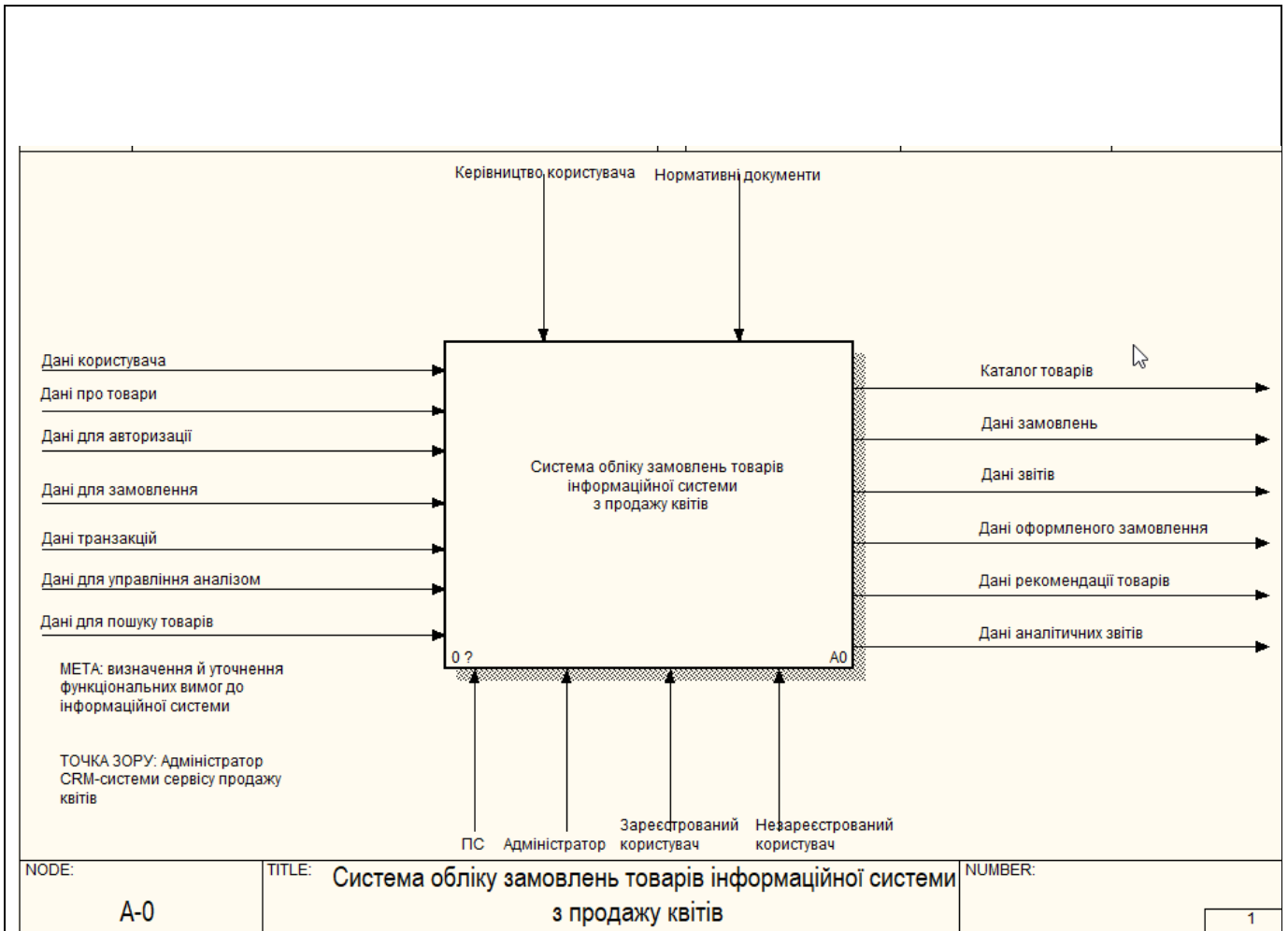
ГЮИК.506120.012 34 01 - 01 12 01 – ЛУ

РОЗРОБКА МЕТОДІВ CRM НА БАЗІ ГЕНЕРАЦІЇ АСОЦІАТИВНИХ ПРАВИЛ ТА
ЇХ ВИКОРИСТАННЯ В ІНФОРМАЦІЙНІЙ СИСТЕМІ ПРОДАЖУ КВІТІВ

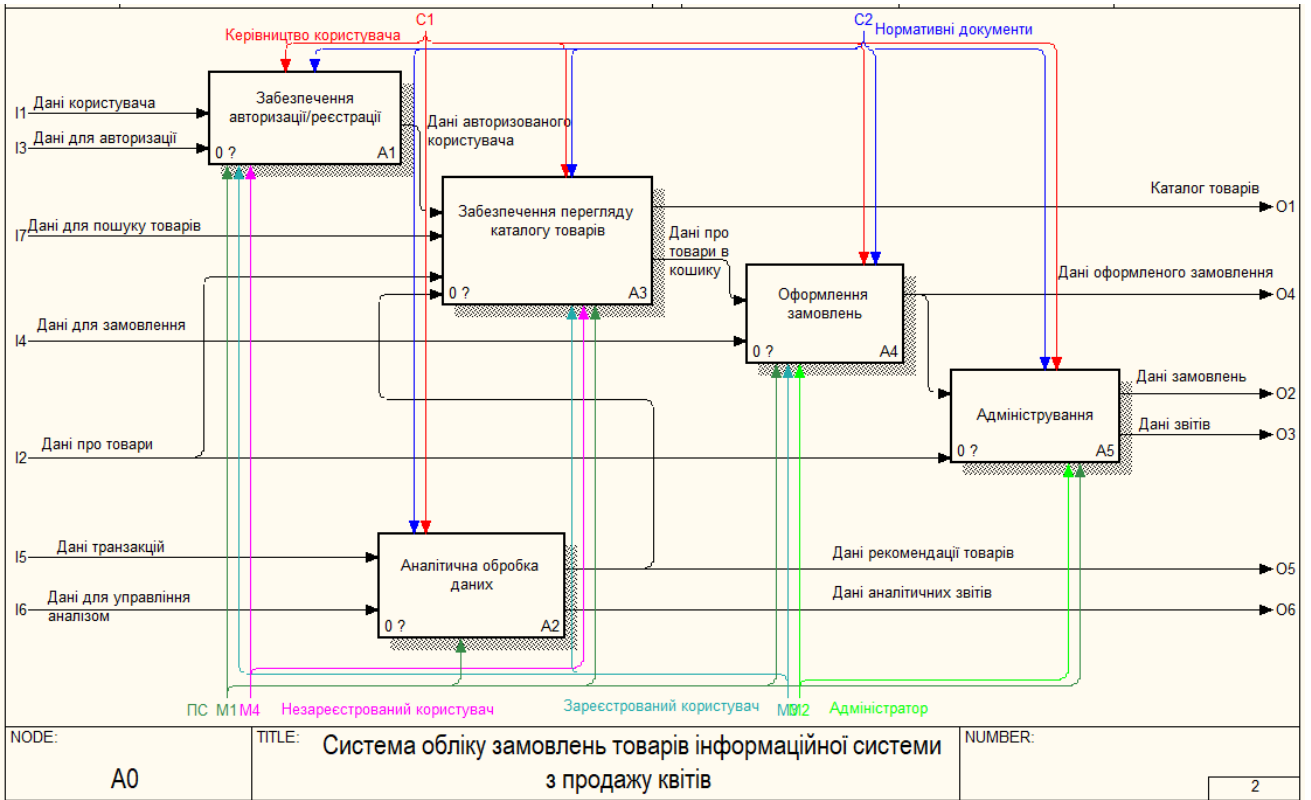
Графічний матеріал

ГЮИК.506120.012 34 01 – 01 12 01 ЛУ

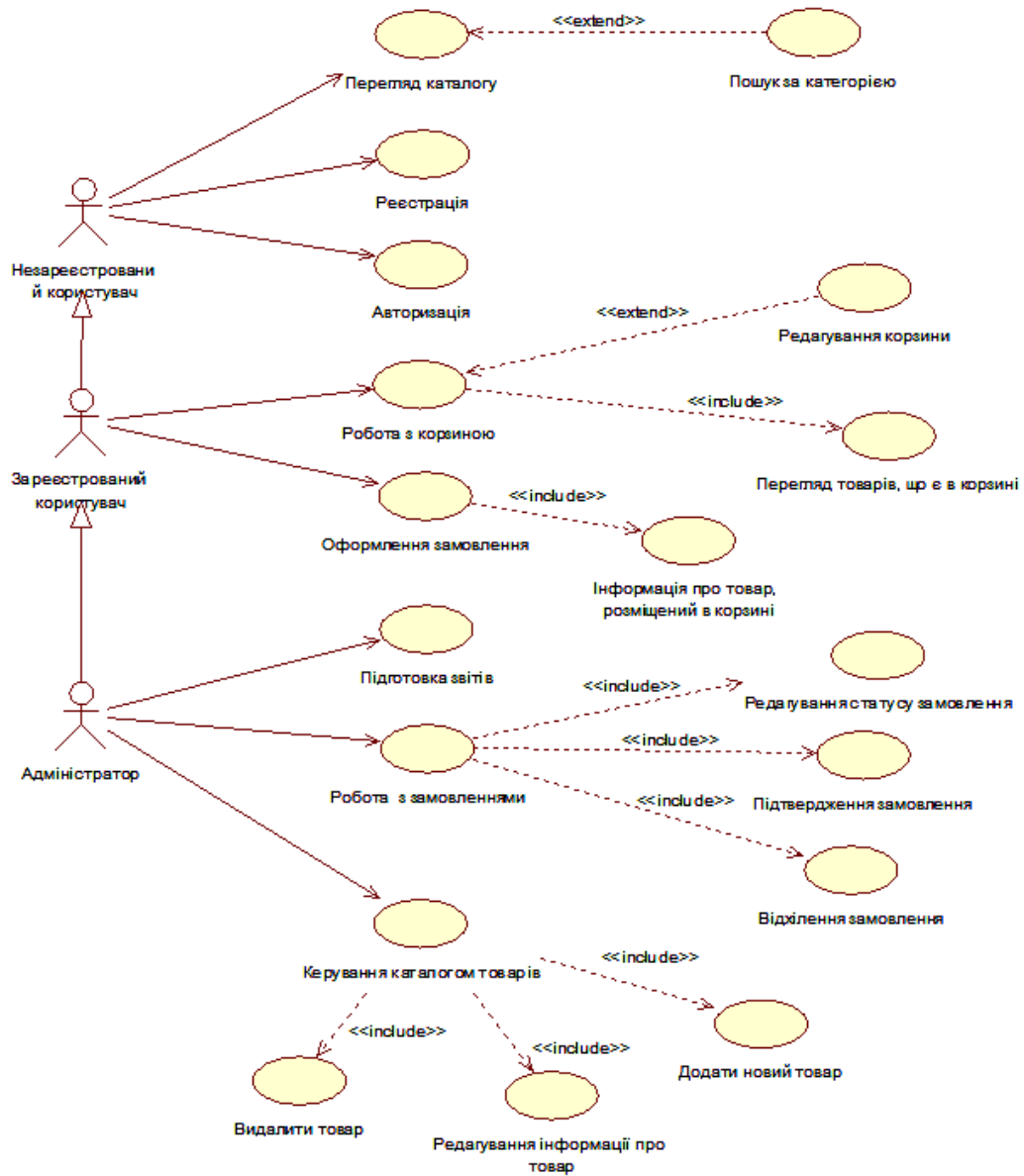
Листів 5



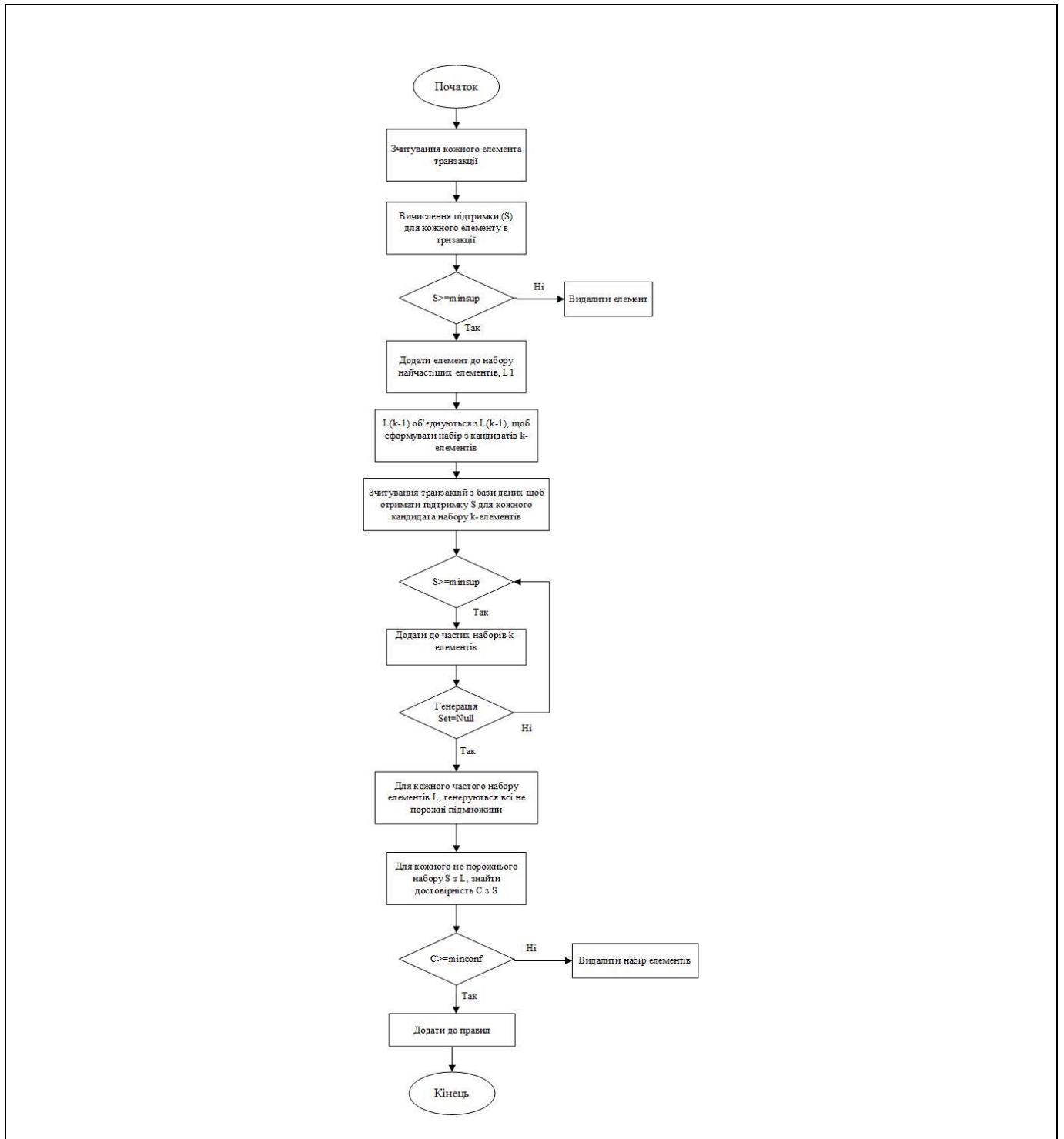
Розробила	Шубіна Н.А.		Концептуальна ддіаграма	
Перевірив	Ситніков Д.Е.			
Н.Контр.	Ситніков Д.Е.			
			ІТПм-19-1	Лист 1
Затвердив	Гребеннік І. В.		СТ	Листів



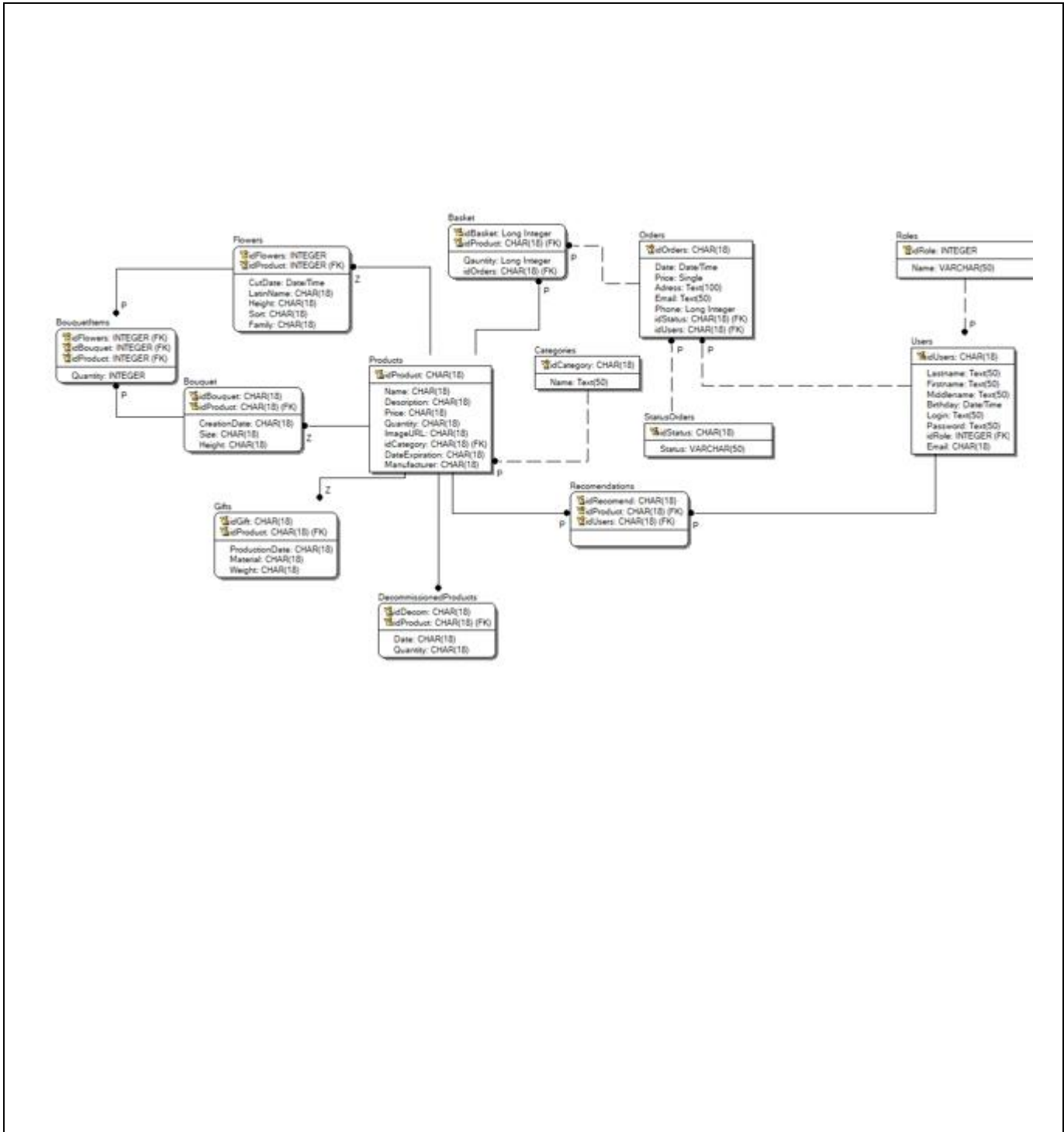
Розробила	Шубіна Н.А.		Декомпозиція головної функції системи	
Перевірив	Ситніков Д.Е.			
Н.Контр.	Ситніков Д.Е.			
			ІТПм-19-1	Лист 2
Затвердив	Гребеннік І. В.		СТ	Листів



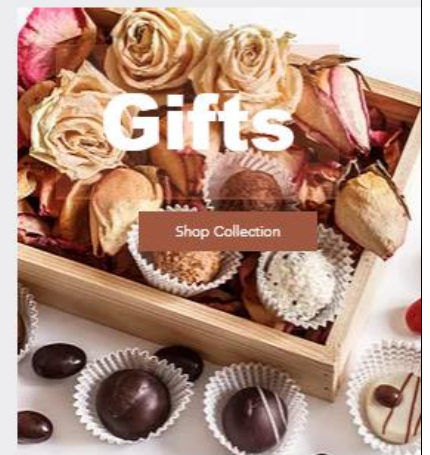
Розробила	Шубіна Н.А.			Use case діаграма	
Перевірив	Ситніков Д.Е.				
Н.Контр.	Ситніков Д.Е.				
				ІТПМ-19-1	Лист 3
Затвердив	Гребеннік І. В.			СТ	Листів






Розробила	Шубіна Н.А.		Узагальнений алгоритм Аргіогі	
Перевірів	Ситніков Д.Е.			
Н.Контр.	Ситніков Д.Е.			
			ІТМ-19-1	Лист 4
Затвердив	Гребеннік І. В.		СТ	Листів



Розробила	Шубіна Н.А.		ER діаграма бази даних	
Перевішив	Ситніков Д.Е.			
Н.Контр.	Ситніков Д.Е.			
			ІТІМ-19-1	Лист 5
Затвердив	Гребеннік І. В.		СТ	Листів




Розробила	Шубіна Н.А.			Головна сторінка з реалізованим блоком рекомендацій	
Перевірив	Ситніков Д.Е.				
Н.Контр.	Ситніков Д.Е.				
				ІТМ-19-1	Лист 6
Затвердив	Гребеннік І. В.			СТ	Листів

ДОДАТОК Б
Текст програми

Міністерство освіти і науки України
Харківський національний університет радіоелектроніки

«ЗАТВЕРДЖУЮ»

Керівник атестаційної роботи

 проф. Ситніков Д.Е.
(підпис)

РОЗРОБКА МЕТОДІВ CRM НА БАЗІ ГЕНЕРАЦІЇ АСОЦІАТИВНИХ ПРАВИЛ ТА
ЇХ ВИКОРИСТАННЯ В ІНФОРМАЦІЙНІЙ СИСТЕМІ ПРОДАЖУ КВІТІВ -

Текст програми

ЛИСТЗАТВЕРДЖЕННЯ

ГЮИК.506120.012 34 01- 01 12 01 – ЛЗ

РОЗРОБИЛА

ст. гр. ІТПм-19-1

Шубіна Н.А.

2020 р.

ЗАТВЕРДЖЕНО

ГЮИК.506120.021 34 01 - 01 12 01 – ЛЗ

РОЗРОБКА МЕТОДІВ CRM НА БАЗІ ГЕНЕРАЦІЇ АСОЦІАТИВНИХ ПРАВИЛ ТА
ЇХ ВИКОРИСТАННЯ В ІНФОРМАЦІЙНІЙ СИСТЕМІ ПРОДАЖУ КВІТІВ

Текст програми

ГЮИК.506120.012 34 01 – 01 12 01

Листів 5

2020

Реалізація асоціативного алгоритму Apriori з урахуванням строків зберігання та сумісності товарів:

```

from scipy.stats import hmean
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.preprocessing import MultiLabelBinarizer
import argparse
import itertools
import json
import numpy
import pandas

class Apriori:

    def __init__(self, min_support: float = 0., max_support: float = 1.):
        self.__min_support = min_support
        self.__max_support = max_support
        self.__dataSet = list()
        self.__itemsTitles = list()
        self.recommendations = list()

    def __support(self, a):
        count = 0
        for transaction in self.__dataSet:
            if all(item in transaction for item in a):
                count += 1
        return float(count) / float(len(self.__dataSet))

    def __confidence(self, a, b):
        if self.__support(a) == 0:
            return 0
        return self.__support(self.__union(a, b)) / self.__support(a)

    def __lift(self, a, b):
        if self.__support([b]) == 0:
            return 0

```

```

return self.__confidence(a, b) / self.__support([b])

def __conviction(self, a, b):
    if self.__confidence(a, b) == 1:
        return 0
    return (1 - self.__support([b])) / (1 - self.__confidence(a, b))

def __find_frequencies(self):
    frequent_itemsets = []
    N = len(self.__itemsTitles)
    candidates = self.__itemsTitles
    for k in range(1, N + 1):
        combinations = list(itertools.combinations(candidates, k))
        frequent_combs = []
        for comb in combinations:
            output = "comb: " + str(comb) + " sup: " +
                str(self.__support(comb))
            print(output)
            if self.__min_support <= self.__support(comb) <=
                self.__max_support:
                frequent_combs.append(comb)
                candidates = []
        for transaction in frequent_combs:
            frequent_itemsets.append(transaction)
        for item in transaction:
            if item not in candidates:
                candidates.append(item)
                print('frequent itemsets:', frequent_itemsets)
    return frequent_itemsets

def fit(self, dataSet):
    # составление списка часто встречающихся сочетаний товаров
    self.__dataSet = dataSet
    self.__itemsTitles = MultiLabelBinarizer().fit(dataSet).classes_
    frequent_itemsets = self.__find_frequencies()

    # поиск ассоциативных правил
    N = len(self.__itemsTitles)
    for k in range(len(frequent_itemsets)):
        itemset_A = frequent_itemsets[k]

```

```

for i in range(N):
    item_B = self.__itemsTitles[i]
if item_B in itemset_A:
    continue
    print("rec: " + str(itemset_A) + "->" + str(item_B),
          "conf: " + str(self.__confidence(itemset_A, item_B)),
          "lift: " + str(self.__lift(itemset_A, item_B)),
          "conv: " + str(self.__conviction(itemset_A, item_B)))
if self.__lift(itemset_A, item_B) > 1:
    self.recommendations.append(dict(itemset=itemset_A,
                                     item=item_B,

                                     conf=self.__confidence(itemset_A, item_B),
                                     lift=self.__lift(itemset_A,
                                                         item_B),
                                     conv=self.__conviction(itemset_A, item_B)))
return self.recommendations

```

```

def resultict(self, dataSet, n_recs: int = 1, metric: str='confidence'):
    try:
        if metric == 'confidence':
            self.recommendations.sort(key=lambda x:
                                       self.__confidence(x['itemset'], x['item']), reverse=True)
        elif metric == 'lift':
            self.recommendations.sort(key=lambda x: self.__lift(x['itemset'],
                                                                x['item']), reverse=True)
        elif metric == 'conviction':
            self.recommendations.sort(key=lambda x:
                                       self.__conviction(x['itemset'], x['item']), reverse=True)
    elif metric == 'hmean':
        self.recommendations.sort(key=lambda x:
                                   hmean([self.__confidence(x['itemset'], x['item']),
                                           self.__lift(x['itemset'], x['item']),
                                           self.__conviction(x['itemset'], x['item'])]), reverse=True)
    else:
        raise Exception(metric)
    except Exception as inst:

```

```

print("ERROR. Unknown value for attribute 'metric': " + inst.args[0])
exit(1)
result = list()
for itemset in dataSet:
    result = list()
    for rec in self.recommendations:
        if all(rec_item in itemset for rec_item in rec['itemset']) \
            and rec['item'] not in itemset \
            and rec['item'] not in result:
                result.append(rec['item'])
                if len(result) >= n_recs:
                    break
    result.append(result)
return result

@staticmethod
def __union(a, b):
    if type(b) == list:
        return list(set().union(a, b))
    return list(set().union(a, [b]))

def backtest(self, X, y):
    return numpy.array([self.__conviction(a, b) for a, b in zip(X, y)]).mean()
if __name__ == '__main__':
    parser = argparse.ArgumentParser(description='Program provides
recommendations',
    usage='python')
    parser.add_argument('-minSupport', type=float, default=0., help='Minimum
support')
    parser.add_argument('-maxSupport', type=float, default=1.,
help='Maximum support')
    parser.add_argument('filepath', help='file with transactions')
    parser.add_argument('-nRecom', type=int, default=1, help='Number of
recommendations for one transaction')
    parser.add_argument('-metric', default='confidence', help='Value of
metric for recommendation search')

```

```
args = parser.parse_args()

with open(args.filepath, encoding='utf-8') as f:
    data = json.load(f)
dataSet = []
for i in range(len(data)):
    transaction = [data[i]['items'][j]['commodityName'] for j in
range(len(data[i]['items']))]
        dataSet.append(transaction)

train, test = train_test_split(dataSet, test_size=0.005)
ap = Apriori(args.minSupport, args.maxSupport)
ap.fit(train)
print(ap.recommendations)
result = ap.resulttict(test, n_recs=args.nRecom, metric=args.metric)
df = pandas.DataFrame(numpy.array(result))
df.to_csv("result.csv")
```

ДОДАТОК В
Відомість атестаційної роботи

