# Лабораторная работа №1

## Тема: хранилища данных и аналитическая обработка данных

**Цель работы:** получение практических навыков проектирования, разработки и использования хранилищ данных.

Задание: спроектируйте БД в многомерной модели представления данных использую модель звезды или снежинки (в реляционной базе) согласно полученному варианту (используя программу ERWin или MS Visio или их аналоги, модель должна включать не менее 5 сущностей), реализуйте спроектированную базу в СУБД MS SQL Server.

Внесите в базу тестовые данные (не менее 10 строк у каждую таблицу).

Реализуйте аналитические запросы к базе, используя следующие конструкции секционирование (partitioning), упорядочивание (order by), кадрирование (с использованием rows и range), аналитических функций сведения (pivon, unpivon), ранжирования функций (row\_number, rank, dense\_rank), получения значения строк (first value, last value, lead, lag), статистические (var, varp, stdevp, stdev).

Для справки по синтаксису используйте pecypc <u>http://technet.microsoft.com</u>.

Отчет по лабораторной работе должен содержать:

- 1. Фамилию и номер группы учащегося, задание
- 2. Описание многомерной модели (схема)
- 3. Физическую модель БД (sql-код)
- 4. Перечень тестовых данных (в виде таблиц)
- Код запросов, задача (вопрос) для решения которых можно использовать полученные наборы данных (для каждого запроса), и результаты их выполнения (принскрин с базы).

# Варианты заданий

- 1) Погодные условия в регионе
- 2) Продажа комплектующих изделий
- 3) Демографическая ситуация в регионе
- 4) Продажа земельных участков
- 5) Рынок труда
- 6) Больница
- 7) Железнодорожный транспорт
- 8) Авиационные перевозки
- 9) Олимпиада
- 10) Футбол
- 11) Туристический бизнес
- 12) Социальные сети
- 13) Интернет-провайдер
- 14) Здравоохранение
- 15) Автострахование
- 16) Кредитование
- 17) Экология
- 18) Правонарушения
- 19) Литература
- 20) Компьютеры

# Лабораторная работа №2

## Тема: анализ данных.

Цель работы: Получение практических навыков анализа данных.

Задание: Используя программное средство Weka, выполните анализ данных согласно полученному варианту. Работа состоит из нескольких этапов:

- Подготовка данных для анализа в полученной согласно варианту предметной области (атрибутов должно быть не менее 10, строк с данными не менее 100, строки должны быть уникальными)
- Загрузка данных в систему, рассмотрение описания данных (максимальных, минимальных значений и т.д.)
- 3) Построение моделей различными методами:
- Регрессионной,
- Классификации
- Кластеризации
- Ассоциативной
- 4) Исследование моделей, их интерпретация и выводы о возможности их применения

Отчет по лабораторной работе должен содержать:

- 1. Фамилию и номер группы, задание
- 2. Описание данных
- 3. Описание процесса построения моделей
- 4. Описание полученного результата (с визуализацией)
- 5. Интерпретация полученных результатов и выводы
- 6. Листинги данных и моделей.

# Основные теоретические сведения

Weka (Waikato Environment for Knowledge Analysis) — свободное программное обеспечение для анализа данных, написанное на Java в университете Уайкато (Новая Зеландия), распространяющееся по лицензии GNU GPL. Система представляет собой систему библиотек функции обработки данных, плюс несколько графических интерфейсов к этим библиотекам. Основной интерфейс системы - Explorer. Он позволяет выполнять практически все действия, которые предусмотрены в системе.

Также в системе Weka предусмотрены другие интерфейсы - Knowledge Flow для работы с большими массивами данных (Explorer загружает все данные в память сразу, и потому работа с большими массивами затруднена) и Experimenter для экспериментального подбора наилучшего метода анализа данных.

*Weka* предоставляет доступ к SQL-базам через Java Database Connectivity (JDBC) и в качестве исходных данных может принимать результат SQL-запроса. Возможность обработки множества связанных таблиц не поддерживается, но существуют утилиты для преобразования таких данных в одну таблицу, которую можно загрузить в *Weka*.

Explorer имеет несколько панелей.

- Панель предобработки Preprocess panel позволяет импортировать данные из базы, CSV файла и т. д., и применять к ним алгоритмы фильтрации, например, переводить количественные признаки в дискретные, удалять объекты и признаки по заданному критерию.
- 2) Панель классификации Classify panel позволяет применять алгоритмы классификации и регрессии (в Weka они не различаются и называются classifiers) к выборке данных, оценивать предсказательную способность алгоритмов, визуализировать ошибочные предсказания, ROC-кривые, и сам алгоритм, если это возможно (в частности, решающие деревья).
- 3) Панель поиска ассоциативных правил Associate panel решает задачу выявления всех значимых взаимосвязей между признаками.
- Панель кластеризации Cluster panel даёт доступ к алгоритму k-средних, EMалгоритму для смеси гауссианов и другим.
- 5) Панель отбора признаков Select attributes panel даёт доступ к методам отбора признаков.
- 6) Панель визуализации Visualize строит матрицу графиков разброса (scatter plot matrix), позволяет выбирать и увеличивать графики, и т. д.

WEKA использует Java, так что если на вашем компьютере нет JRE, выберите для установки версию WEKA, включающую в себя JRE.



Рисунок 1 - Стартовое окно WEKA

При запуске WEKA, пакет предлагает вам на выбор 4 графических интерфейса для работы с WEKA и вашими данными. Выберете Explorer.

Анализ данных подразумевает наличие самих данных в системе. Для того чтобы загрузить данные в WEKA, их следует преобразовать в формат, понятный этому программному пакету. Наиболее подходящим форматом для загрузки данных в WEKA является формат Attribute-Relation File Format (ARFF), который сначала определяет тип загружаемых данных, а потом указывает собственно данные.

В файле формата ARFF вы указываете название и тип данных для каждого столбца таблицы, а затем собственно данные по строкам.

Preprocess C	Jassily   Cluster	Associate [Sele	cracinuures				
Open file	Open URL	. Open D	W Ge	nerate	Undo	kdit	Save
filter							
Choose Nor	ne						Ap
Current relation Relation: Nor Instances: Nor	n he he	Attributes: None		Selected attril Name: Non Missing: Non	Distir	nct: None	Type: None Unique: None
Attributes							
All	None	Invert	Pattern	T.			
							▼ Visualize
							▼ Visualize

Рисунок 2 - Окно WEKA Explorer

Подготовка данных состоит в добавлении полей метаданных в начало файла. На отдельных строчках добавляется следующая информация:

-названия зависимости @relation имя,

-описания атрибутов @attribute: имя, тип

-@data перед началом самих данных.

Различают следующие типы данных:

-численные (numeric, real, integer),

-перечислимые(nominal) (задаются перечислением вида {i1, ..., in}),

-строковые (string),

-дата (date [date format]).

- составной тип (relational),

# Пример использования различных моделей анализа данных в Weka

#### Регрессия

В моделях регрессионного анализа используются всего два типа данных: NUMERIC и DATE.

Метод регрессионного анализа является самым простым и, пожалуй, наименее эффективным методом интеллектуального анализа данных (удивительно, как часто эти качества сопутствуют друг другу). Самая простая модель анализа использует один входной (независимый) параметр и один результирующий (зависимый) параметр, модель можно усложнить, добавив несколько десятков входных параметров, но в любом случае общий подход будет один и тот же: на основании нескольких независимых переменных определяется один зависимый результат. Таким образом, модель регрессионного анализа используется для прогнозирования значения одной зависимой переменной, исходя из известных значений нескольких независимых параметров.

Наверняка, каждый из нас хотя бы раз сталкивался с регрессионной моделью, а может быть, и проводил в уме самостоятельный регрессионный анализ. Наиболее очевидный пример – определение стоимости дома. Цена на дом (зависимая переменная) определяется несколькими независимыми параметрами: какова площадь дома и размер участка, используется ли в оформлении кухни гранитные плиты, каково качество и срок службы сантехники и так далее. Так что, если вам случалось когда-либо продавать или покупать дом, то, скорее всего, вы использовали регрессионный анализ для определения его цены. Вы оценивали параметры похожих домов в этом же районе и цену, по которой эти дома были проданы (т.е. создавали модель), а затем подставляли параметры вашего дома в полученную зависимость и рассчитывали предполагаемую стоимость вашего дома.

Давайте воспользуемся моделью регрессионного анализа для определения цены дома и разберем конкретный пример. В таблице внизу указаны фактические параметры домов, выставленных на продажу в моем районе. На основании этих данных я попробую оценить стоимость моего дома (и воспользуюсь этими результатами, чтобы опротестовать предъявленную мне сумму налога на недвижимость).

Площадь	дь Размер Количество Гранитная Соврем		Современное	Продажная	
дома	участка	спален	отделка на	сантехническое	цена
(кв.футы)			кухне	оборудование?	
3529	9191	6	0	0	\$205,000
3247	10061	5	1	1	\$224,900
4032	10150	5	0	1	\$197,900
2397	14156	4	1	0	\$189,900
2200	9600	4	0	1`	\$195,000
3536	19994	6	1	1	\$325,000
2983	9365	5	0	1	\$230,000
3198	9669	5	1	1	????

Таблица	1 Peri	рессионная	молель	опенки	стоимости	пома
таолица.		лестоппал	модель	опсики	CIONMOUTH	дома

Файл с данными (отношение \ таблица Дом, атрибуты размер дома, ванная и т.д. и

собственно данные через запятую):

@RELATION house
@ATTRIBUTE houseSize NUMERIC
@ATTRIBUTE lotSize NUMERIC
@ATTRIBUTE bedrooms NUMERIC
@ATTRIBUTE granite NUMERIC
@ATTRIBUTE bathroom NUMERIC
@ATTRIBUTE sellingPrice NUMERIC
@DATA
3529,9191,6,0,0,205000
3247,10061,5,1,1,224900
4032,10150,5,0,1,197900
2397,14156,4,1,0,189900
2200,9600,4,0,1,195000
3536,19994,6,1,1,325000
2983,9365,5,0,1,230000

Запустите WEKA и выберите опцию Explorer. В результате откроется закладка Preprocess окна Explorer. Щелкните на кнопке Open File и выберите созданный вами ARFF-файл. Окно WEKA Explorer с загруженными данными о домах показано на рисунке 3.

Colorester 12	nazer A. L. Cinzces, J. Wesocrace, 1.2	elecc acciputes   Visua	9426	_	24.00	1000
Open file	Open URL	Open DB	Generate	Undo	Edit	Save
Filter						
Choose	None					Apply
Current relati	on		Selected a	stribute		
Relation: I Instances:	house 7 Attr	butes: 6	Name: Missing:	houseSize 0 (0%)	Distinct: 7	Type: Numeric Unique: 7 (100%)
Attributes			Statistic		Value	
All	None	Invert Pat	tern Minimum		2200	
-			Maximum	9	4032	
No.	Name		Mean		3132	
156			StdDev		655.12	1
1	houseSize					
2	lotSize					
3	bedrooms		[d			( the start
4	granite		Class: sear	igence (Num)		VISUARZE A
5	bathroom					
6	sellingPrice				4	
			201.0			
			2			
-			1			
<i></i>	Remove					
			2200		3116	

Рисунок 3- Окно WEKA Explorer с загруженными данными о домах

В этом окне вы можете проверить данные, на основании которых вы собираетесь строить модель. В левой части окна Explorer показаны параметры объектов (Attributes), которые соответствуют заголовкам столбцов нашей исходной таблицы, а также указано количество объектов (Instances), т.е. строк таблицы. Если вы щелкните мышкой на одном из заголовков столбцов, то в правой панели будет выведена полная информация о наборе данных в данном столбце. Например, если мы выберем столбец houseSize в левой панели (он выбран по умолчанию), то в правой панели отобразится дополнительная статистическая информация по этому столбцу. Будет показано максимальное значение в столбце (4032 кв.фута) и минимальное значение (2200 кв.футов). Кроме того, будет подсчитано среднее значение (3131 кв.фут) и стандартное отклонение (655 кв.футов) (стандартное отклонение – статистический показатель рассеивания значений случайной величины). Наконец, здесь же вам предлагается возможность визуального анализа данных (кнопка Visualize All). Поскольку в нашей таблице данных не так много, то их визуальное отображение не дает такой наглядной аналитической картины, как в случае использования сотен или тысяч показателей.

Для того чтобы создать модель, откройте закладку **Classify**. В качестве первого шага, нам надо выбрать тип модели для анализа, чтобы указать WEKA, каким образом мы хотим анализировать наши данные, и какую модель построить:

1) Щелкните на копке Choose и разверните меню functions.

## 2) Выберите опцию LinearRegression.

Таким образом, мы указали WEKA, что мы хотим создать модель регрессионного анализа. Как вы заметили, меню включает целое множество моделей. Множество! Это еще раз подчеркивает факт нашего весьма поверхностного знакомства с областью интеллектуального анализа данных. Обратите внимание: в меню включена опция **SimpleLinearRegression**, однако мы не используем ее, поскольку этот тип модели определяет значение зависимой переменной по значениям одного независимого параметра, а у нас их целых шесть. Если вы выбрали правильную модель, то окно WEKA Explorer должно выглядеть так, как показано на рисунке 4.

reprocess Classify Cluster Associate S	lect attributes Visualize	
Jassifier		
Choose LinearRegression -50 -R 1.	DE-8	
est options	Classifier output	
🐑 Use training set		
Supplied test set Set		
Cross-validation Folds 10		
Percentage split % 66		
More options		
Num) sellingPrice	•	
Start Stop		
esult list (right-click for options)		
tabus		
under an		

Рисунок 4 - Модель линейного регрессионного анализа WEKA

После того, как мы выбрали тип модели, нужно указать WEKA, какие данные должны использоваться для ее создания. Несмотря на то, что ответ на этот вопрос для нас вполне очевиден – нужно взять данные из созданного нами ARFF-файла – существует несколько других, более сложных, возможностей предоставления данных для анализа. Опция **Supplied test set** позволяет указать дополнительный набор тестовых данных для модели, опция **Cross-validation** использует несколько наборов данных, усредняет их и строит модель на основе средних значений, а опция **Percentage split** использует в качестве базы для модели процентили набора данных. Эти способы применяются для создания аналитических моделей, которые мы рассмотрим в следующих статьях этой серии. В случае регрессионного анализа нам нужна опция **Use training set**. В этом случае WEKA

создаст модель на базе данных из загруженного ARFF-файла.

Завершающий этап создания модели – выбор зависимой переменной (столбца, в котором находится неизвестное нам значение, которое требуется рассчитать). В нашем примере – это цена дома, так как именно это значение мы и хотим узнать. Сразу после секции Test options находится раскрывающийся список, в котором вам нужно выбрать зависимый параметр. По умолчанию должен быть выбран атрибут sellingPrice. Если это не так, выберите сами этот параметр.

Мы определили все параметры и можем приступить к созданию модели. Нажмите кнопку **Start**. В результате окно WEKA должно выглядеть так, как показано на рисунке 5.

Preprocess Classify Cluster Associate	Select attributes Visualize		
Classifier			
Choose LinearRegression -50	R 1.0E-8		
Test options	Classifier output		
Use training set     Supplied test set     Gross-validation Folds     Percentage split     More options  (Num) sellingPrice	Linear Regression Model sellingPrice = -26.6882 * houseSize + 7.0551 * lotSize + 43166.0767 * bedrooms + 42292.0901 * bethroom + -21661.1208		
Start Stop Result list (right-click for options) 99:40:14 - functions.LinearRegression	Time taken to build model: 0.01 Evaluation on training set - Summary Correlation coefficient Mean absolute error	seconds  0.9945 4053.821	E
	Root mean squared error Relative absolute error Root relative squared error Total Number of Instances	4578.4125 13.1339 % 10.51 % 7	Ļ
Status			

Рисунок 5 - Регрессионная модель WEKA для расчета стоимости дома

Готовая модель регрессионного анализа

Рассчитаем цену конкретного дома:

sellingPrice = (-26.6882 \* 3198) +
 (7.0551 \* 9669) +
 (43166.0767 \* 5) +
 (42292.0901 \* 1)
 - 21661.1208

sellingPrice = 219,328

Рассмотрим зависимости между данными нашей модели и постараемся сделать определенные выводы относительно правил формирования цен на недвижимость.

- Гранитные элементы в оформлении кухни не влияют на цену дома WEKA использует только те данные, которые, согласно статистике, влияют на точность модели (влияние каждого независимого параметра на зависимую переменную определяется с помощью коэффициента детерминации R-квадрат, обсуждение которого выходит за рамки этой статьи). Таким образом, параметры, не имеющие достаточного влияния на зависимую переменную, в модели не учитываются. Наша регрессионная модель свидетельствует о том, что использование гранита на кухне не влияет на цену дома.
- Состояние ванных комнат и сантехники влияет на цену дома поскольку мы используем значения 0 или 1 в качестве показателя модернизации ванных комнат, то соответствующий коэффициент регрессионной модели демонстрирует нам, как современное сантехническое оборудование влияет на цену дома, а именно добавляет 42292\$ к его цене.
- Большая площадь дома снижает его цену Согласно модели WEKA, по мере роста площади домов, цена снижается. Это следует из того, что модель включает переменную houseSize с отрицательным коэффициентом. Что же получается? Увеличение площади дома на 1 кв.фут снижает его стоимость на 26\$? Подобное утверждение кажется очевидной бессмыслицей. Мы же рассматриваем дома в Америке: чем больше, тем лучше, особенно в Техасе, где я живу. Как же это понимать? Это классический пример случая «каков вопрос, таков и ответ». На самом деле, размер дома не является независимой величиной. Этот параметр связан, например, с количеством спален очевидно, что в больших домах и количество спален больше. Так что наша модель, увы, не идеальна, но мы можем ее поправить. Запомните: закладка Preprocess позволяет удалить столбцы из набора данных. В качестве самостоятельного упражнения, удалите столбец houseSize и создайте новую модель. Проверьте, как изменение набора данных отразится на цене дома, и какая из двух моделей больше соответствует реальности (уточненная цена моего дома \$217,894).

#### Классификация

Метод классификации (также известный как метод классификационных деревьев или деревьев принятия решений) - это алгоритм анализа данных, который определяет

пошаговый способ принятия решения в зависимости от значений конкретных параметров. Дерево этого метода имеет следующий вид: каждый узел представляет собой точку принятия решения на основании входных параметров. В зависимости от конкретного значения параметра вы переходите к следующему узлу, от него – к следующему узлу, и так далее, пока не дойдете до листа, который и дает вам окончательное решение. Звучит довольно запутанно, но на самом деле метод достаточно прямолинеен. Давайте обратимся к конкретному примеру.

[ Вы бу	/дете чита	ать этот раздел	? ]
/	/	λ	
Да		Нет	
1		λ	
[Вы его пой	імете?]	[Не изучите]	
/	\		
Да	Нет		
1	\		
[Изучите]	[Не изуч	ите]	

Это простое классификационное дерево определяет ответ на вопрос «Изучите ли вы принцип построения классификационного дерева?» В каждом узле вы отвечаете на соответствующий вопрос и переходите по соответствующей ветке к следующему узлу, до тех пор, пока не дойдете до листа с ответом «да» или «нет». Эта модель применима к любым сущностям, и вы сможете ответить, в состоянии ли эти сущности изучить классификационные деревья, с помощью двух простых вопросов. В этом и состоит основное преимущество классификационных деревьев – они не требует чрезмерного количества информации для создания достаточно точного и информативного дерева решений.

## J4.8 (модификация С4.5)

Набор данных, который мы будем использовать для примера классификационного анализа, содержит информацию, собранную дилерским центром BMW. Центр начинает рекламную компанию, предлагая расширенную двухгодичную гарантию своим постоянным клиентам. Подобные компании уже проводились, так что дилерский центр располагает 4500 показателями относительно предыдущих продаж с расширенной гарантией. Этот набор данных обладает следующими атрибутами:

- Распределение по доходам [0=\$0-\$30k, 1=\$31k-\$40k, 2=\$41k-\$60k, 3=\$61k-\$75k, 4=\$76k-\$100k, 5=\$101k-\$150k, 6=\$151k-\$500k, 7=\$501k+]
- Год/месяц покупки первого автомобиля BMW
- Год/месяц покупки последнего автомобиля BMW
- Воспользовался ли клиент расширенной гарантией

Загрузите файл bmw-training.arff (см.раздел Загрузка) в программный пакет WEKA,

используя те же шаги, которые мы проделали для загрузки данных в случае регрессионного анализа. Замечание: в предлагаемом файле содержатся 3000 из имеющихся 4500 записей. Мы разделили набор данных так, чтобы часть их использовалась для создания модели, а часть – для проверки ее точности, чтобы убедиться, что модель не является подогнанной под конкретный набор данных.

Откройте закладку Classify, выберите опцию trees, а затем опцию J48.Убедитесь, что выбрана опция Use training set, чтобы пакет WEKA при создании модели использовал именно те данные, которые мы только что загрузили в виде файла. Нажмите кнопку Start и предоставьте WEKA возможность поработать с нашими данными. Результирующая модель должна выглядеть так:

Number of Leav	es :	28						
Size of the tr	ee :	43						
Time taken to	build mode	el: 0.18 se	econds					
=== Evaluation	on traini	ng set ===	=					
=== Summary ===	=							
Correctly Clas	sified Ins	stances	1774		59.1333 %	6		
Incorrectly Cla	assified 1	Instances	1226		40.8667 %	6		
Kappa statisti	с		0.180	)7				
Mean absolute	error		0.477	73				
Root mean squa	red error		0.488	35				
Relative absol	ute error		95.476	58 %				
Root relative	squared er	ror	97.712	22 %				
Total Number o	fInstance	25	3000					
=== Detailed A	ccuracy By	/ Class ===	=					
	TP Rate	FP Rate	Precision	Recall	F-Measure	ROC Area	Class	
	0.662	0.481	0.587	0.662	0.622	0.616	1	
	0.519	0.338	0.597	0.519	0.555	0.616	0	
Weighted Avg.	0.591	0.411	0.592	0.591	0.589	0.616		
=== Confusion	Matrix ===	-						
a b <	classif	⁼ied as						
1009 516	a = 1							
710 65   b	= 0							

Наиболее существенные данные – это показатели классификации "Correctly Classified Instances" (59.1%) и "Incorrectly Classified Instances" (40.9%). Кроме того, следует обратить внимание на число в первой строке столбца ROC Area (0.616). Чуть позже мы подробно обсудим эти значения, пока же просто запомните их. Наконец, таблица Confusion Matrix показывает количество ложноположительных (516) и

ложноотрицательных (710) распознаваний. Поскольку показатель точности нашей модели – 59,1%, то в первоначальном рассмотрении ее нельзя назвать достаточно хорошей.

Вы сможете увидеть дерево, если щелкнете правой кнопкой мышки в панели результирующей модели. В контекстном меню выберите опцию Visualize tree. На экране отобразится визуальное представление классификационного дерева нашей модели (рисунок 3), однако в данном случае картинка мало чем нам поможет. Еще один способ увидеть дерево модели – прокрутить вверх вывод в окне Classifier Output, там вы найдете текстовое описание дерева с узлами и листьями.



Рисунок 6 -Визуальное представление дерева классификации

Остался последний этап проверки классификационного дерева: нам надо пропустить оставшийся набор данных через полученную модель и проверить, насколько результаты классификации будут отличаться от реальных данных. Для этого в секции Test options выберите опцию Supplied test set и нажмите на кнопку Set. Укажите файл bmw-test.arff, содержащий оставшиеся 1500 данных, которые не были включены в обучающий набор. При нажатии на кнопку Start WEKA пропустит тестовые данные через модель и покажет результат работы модели. Давайте нажмем на Start и проверим, что у нас получилось.

Premenrass Classify Chaster Accordate	Gelect attributes   Vicualize							and the second s	
Classifier									
Choose 348 -C 0.25 -M 2									
Test options	Classifier output								
n Use training set	Sumary								
S Concluded text and East	1		2000000	10.00			20		
Suppled test set	Correctly Classi	fied Ins	stances	835		55.6667	9		
Cross-validation Folds 10	Kenna statistic	siffed 1	nacancea	0.11	56	44.5555	*:		
Percentage split % 66	Mean absolute er	ror		0.48	91				
More options	Root mean square	d error		0.5					
	Relative absolut	e error		97.79	4				
(Nom) responded	Root relative so	mared en	reor	99.95	32 %				
funnity responded	Total Number of	Instance	:5	1500					
Start Stop	Detailed Acc	uracy By	Class ===						
Result list (right-click for options)									
13:38:13 - trees.348	1 1	'P Rate	FP Rate	Precision	Recall	F-Measure	ROC Area	Class	
14:00:46 - trees 348		0.622	0.506	0.541	0.622	0.579	0.564	1	
	Unighted http:	0.494	0.378	0.576	0.494	0.532	0.564	0	
	weighted wvg.	0.00/	0.441	0.559	0.557	0.555	0.004		
	=== Confusion Me	trix ===							'n
	32.35.2255								
	a b < c	lassifie	ed as						
	457 278   a •	1							1
	387 378   b •	0							
	J								
Status								-	

Рисунок 7 - Проверка классификационного дерева

Сравнивая показатель Correctly Classified Instances для тестового набора (55,7%) с этим же показателем для обучающего набора (59,1%), мы видим, что точность модели для двух разных наборов данных примерно одинакова. Это значит, что новые данные, которые будут использоваться в этой модели в будущем, не снизят точность ее работы.

Однако, поскольку собственно точность модели довольно низка (всего лишь 60% данных классифицировано верно), мы имеем полное право остановиться и сказать: «Она работает с точностью чуть выше 50%, с таким же успехом мы можем просто пытаться угадать значение случайным образом». Существуют случаи, когда использование алгоритмов интеллектуального анализа данных приводит к созданию неудачной аналитической модели.

Классификационная модель не подходит для анализа имеющихся у нас данных.

#### Метод ближайших соседей

Алгоритм метода ближайших соседей во многом схож с алгоритмом, используемым в методе кластеризации. Метод определяет расстояние между неизвестной точкой и всеми известными точками данных. Самый простой и наиболее распространенный способ определения расстояния – это нормализованное эвклидово расстояние.

Загрузим файл bmw-training.arff в WEKA, выполнив в закладке Preprocess.

Точно так же, как мы проделали это для методов регрессионного анализа и классификации в предыдущих статьях, мы должны открыть закладку Classify. В панели

Classify нужно выбрать опцию lazy, а затем Ibk (здесь IB означает Instance-Based – обучение на примерах, а k указывает на количество соседей, поведение которых мы хотим исследовать). Убедитесь, что вы выбрали опцию Use training set, чтобы использовать набор данных, который мы только что загрузили в WEKA. Нажмите кнопку Start.

Результат вычислений IBk

=== Evaluation	on traini	ing set ===	=					
=== Summary ==	:=							
Correctly Clas	sified Ins	stances	2663		88.7667 %	6		
Incorrectly Cl	assified 1	Instances	337		11.2333 %	6		
Kappa statisti	с		0.774	48				
Mean absolute	error		0.132	26				
Root mean squa	red error		0.25	73				
Relative absol	ute error		26.522	2 %				
Root relative	squared en	ror	51.462	2 %				
Total Number o	of Instance	es	3000					
=== Detailed A	ccuracy By	/ Class ===	=					
	TP Rate	FP Rate	Precision	Recall	F-Measure	ROC Area	Class	
	0.95	0.177	0.847	0.95	0.896	0.972	1	
	0.823	0.05	0.941	0.823	0.878	0.972	0	
Weighted Avg.	0.888	0.114	0.893	0.888	0.887	0.972		
Confucion	Motoriy							
=== Contruston	Matrix ===	=						
a b <	classif	fied as						
1449 76	a = 1							
261 1214	b = 0							

У модели, использующей метод ближайших соседей, показатель точности равен 89% - совсем неплохо для начала, учитывая то, что точность предыдущей модели составляла всего 59%. Практически 90% точности – это вполне приемлемый уровень. Давайте рассмотрим результаты работы метода в терминах ложных определений, чтобы вы смогли на конкретном примере увидеть, как именно WEKA может использоваться для решения реальных вопросов бизнеса.

Результаты использования модели на нашем наборе данных показывают, что у нас есть 76 ложноположительных распознаваний (2.5%) и 261 ложноотрицательных распознаваний (8.7%). В нашем случае ложноположительное распознавание означает, что модель считает, что данный покупатель приобретет расширенную гарантию, хотя на самом деле он отказался от покупки. Ложноотрицательное распознавание, в свою очередь, означает, что согласно результатам анализа данный покупатель откажется от расширенной гарантии, а на самом деле он ее купил. Предположим, что стоимость каждой рекламной листовки, рассылаемой дилером, составляет \$3, а покупка одной расширенной гарантии приносит ему 400\$ дохода. Таким образом, ошибки ложного распознавание в

терминах расходов и доходов нашего дилера будут выглядеть следующим образом: 400\$ - (2.5% \* \$3) - (8.7% \* 400) = \$365. Следовательно, ложное распознавание ошибается в пользу дилера. Сравним этот показатель с данными модели классификации: \$400 - (17.2% \* \$3) - (23.7% \* \$400) = \$304. Как вы видите, использование более точной модели повышает потенциальный доход дилера на 20%.

## Naive Bayes (наивный байесовский метод)

"Наивная" классификация - достаточно прозрачный и понятный метод классификации. "Наивной" она называется потому, что исходит из предположения о взаимной независимости признаков.

Свойства наивной классификации:

1. Использование всех переменных и определение всех зависимостей между ними.

2. Наличие двух предположений относительно переменных:

- все переменные являются одинаково важными;
- все переменные являются статистически независимыми, т.е. значение одной переменной ничего не говорит о значении другой.

Для использования этого метода в системе Weka панели Classify нужно выбрать опцию NativeBayes.

Результаты интерпретируются также как и при использовании других методов классификации.

💎 Weka Explorer								- • •
Preprocess Classify Cluster Associate	Select attributes	Visualize						
Classifier								
Choose NaiveBayes								
Test options	Classifier output							
O Use training set	Correctly C	lassifie	d Instances		339	84.75	5 %	<b>^</b>
Supplied test set Set	Incorrectly	Classif	ied Instance	3	61	15.25	5 %	
Cross-validation Folds 10	Kappa stati	stic			0.4931			
	Mean absolu	te erroi	:		0.1653			
Percentage split % 66	Root mean s	quared e	rror		0.3542			
More options	Relative ab	solute e	rror		50.5722 %			
	Root relativ	ve squar	ed error		87.7341 %			
(Nom) income	Total Numbe	r of Ins	tances		400			
(Nonly income								
Start Colored and Start	=== Detaile	d Accura	cy By Class					
Select the attribute to	use as the class		<b>D</b>	P11				
Result list (right-click for options)	IP Rate P	P Rate	Precision	Recall	r-Measure	CIASS		
10:15:23 - bayes.NaiveBayes	0.524	0.009	0.002	0.024	0.365	>SUK		
	0.951	0.4/0	0.004	0.931	0.907	K=SUK		
	=== Confusi	on Matri	×					
	confusi	on naci						
	a b	< clas	sified as					
	43 39 1	a = >5	OK					=
	22 296	b = <=	50K					
								_
	4							
							_	
Status								
OK							Log	×0
								-

Рисунок 8 – Окно выбора метода

**1***R* 

Метод классификации 1R – один из самых простых и понятных методов

классификации. Применяется как к числовым данным, которые разбиваются на промежутки, так и к данным типа nominal.

Processe         Consoft         Guide         Associate         Select attributes         Weuslage           Consoft	🍽 Weka Explorer		
Costfer         Operating st         Operating st <td< th=""><th>Preprocess Classify Cluster Associate</th><th>Select attributes Visualize</th><th></th></td<>	Preprocess Classify Cluster Associate	Select attributes Visualize	
Conce       Concerned         Test colors       Concerned         Output       Starter view of Starter         Supplied test set       Starter view of Starter         Occore view of Starter       Starter view of Starter         Occore view of Starter       Starter view of Starter         More colors       The taken to build model: 0.02 seconds	Classifier		
Use trapport       Cassifier output         Ist trapport       Second State State         Ist trapport       Ist trapport         Ist trapport       Ist trapport         Ist trapport       Ist trapport         Is	Choose Open R 6		
Tet solons Use taking set Use taking	Unick DO		
Use taring set       10th → < <=50K         Subject test set          © Cross-valdation Fids 0          @ Cross-valdation Fids 0          @ Perentage splt % 66          @ Cross-valdation Fids 0          @ More options       Time taken to build model: 0.02 seconds         === Stratified cross-validation ===       === Stratified cross-validation ===         === Summary ===       Correctly Classified Instances 74       18.5 %         Di3:23: - Vesc. MaxWeBayet       Incorrectly Classified Instances 74       18.5 %         Di3:35 - Vesc. D3       Mana absolute error       0480         More aplate action of Instances 400           Dis:23: - Vesc. D3       Mana absolute error       0.481         Dis:35 - Vesc. D3       Mana absolute error       0.481         Root relative squared error       106.5346 %          Total Number of Instances 400           ID 344 - 0.0000       0.780 0.0589 0.0593 <50K	Test options	Classifier output	
Jophel test t       [0th → <<50K         © Cross-valdaton Fold [0]       Doctracte → >50K         Precentage spit % 66       [32/400 instances correct)         More aptons       Time taken to build model: 0.02 seconds         Stat       Stor         Result lt (pht-lds. for option)       Correctly Classified Instances 326 81.5 %         Dis522-byees.183       Correctly Classified Instances 74 18.5 %         Dis523-byees.183       Correctly Classified Instances 400         How absolute error 0.185       0.4630 1         Root relative squared error 10.6354 %       Total Number of Instances 400         == Detailed Accuracy By Class ==       TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class         0.26 0.31 0.643 0.22 0.327 356K       0.969 0.78 0.823 (-50K)         == Confusion Matrix ==       a b < classified as 15 64 ( a = >50K)         10 308   b = <=50K       10 308   b = <=50K	Use training set	13r-4cu -> <=20V	
State       Doctorate       > 30x         © Cress-valdation       Freeshool       > <=00K         Percentage splt       % 66         (122/400       instances correct)         The taken to build model: 0.02 seconds         =::::::::::::::::::::::::::::::::::::	O Combidantest Cost	10th -> <=50K	
<pre>@ Coss-validation Folds 10</pre>	Supplied test set	DOCTOTATE -> SUK	
Percentage spit       % 66         (322/400 instances correct)         Time taken to build model: 0.02 seconds         Start       Store         Start       Store         Start       Store         Realtlat (right-dick for option)       D:3233-texes.NaveBayes         D:3233-texes.NaveBayes       D:Green to build instances         D:3233-texes.NaveBayes       D:Green to build instances         D:348-texes.N3       Mean abolute error         Mean abolute error       0.185         Robit relative gruared error       106.5346 %         Total Number of Instances       400         Detailed Accuracy By Class       TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class         0.22       0.031       0.643       0.022       0.959         0.308   b = <-50K       Jo 308   b = <-50K       State	Oross-validation Folds 10		
Nore options       Iten the initial sector,         None options       Time taken to build model: 0.02 seconds         Stat       Stat         Stat       Stat         Stat       Stat         Dis232-bayes.haveBayes       Correctly Classified Instances         Dis232-bayes.haveBayes       Dis22-bayes.haveBayes         Dis232-bayes.haveBayes       Dis25-bayes.haveBayes         Dis232-bayes.haveBayes       Dis25-bayes.haveBayes         Dis232-bayes.haveBayes       Dis25-bayes.haveBayes         Dis232-bayes.haveBayes       Dis25-bayes.haveBayes         Dis232-bayes.haveBayes       Dis25-bayes.haveBayes         Dis25-bayes.haveBayes       Dis25-bayes.haveBayes         Dis25-bayes.haveBayes       Dis26-bayes.haveBayes         Dis25-bayes.haveBayes       Dis36-bayes.haveBayes         Dis25-bayes.haveBayes       Dis36-bayes.haveBayes         Dis25-bayes.haveBayes       Dis36-bayes.haveBayes         Dis25-bayes.haveBayes       Dis36-bayes.haveBayes         Boot mean squared error       106.5346 %         Total Number of Instances       400         Detailed Accuracy By Class =       TP Rate FP Rate FPecision Recall F-Measure Class         Dis36 di l       a b < classified as         18 di l       a > SoK	Percentage split % 66	(328/400 instances correct)	
Note Option:         (Non income         Stat:       Stop         Resultify (ght:ddx for option)         (D:522: > hyse: AlweeByes)         D:32:48 - Vecs.Id3         D:33:48 - Vecs.Id3         D:35:59 - rules.Oref:         D:50:59 - rules.Oref:         D:50:5	Marca antiana		
Nonv income       The taken to build model: 0.02 seconds         Start       Stop         Readits(right-ddx for option)       To Correctly Classified Instances       326       \$1.5         10:323: S-bayes.NaveBayes       To Correctly Classified Instances       74       18.5         10:34:8: - Vrees.104       Mean abolute error       0.185         No.50:54:nules.Ovek       Mean abolute error       0.4801         Relative abolute error       56.5664 %         Root relative guared error       106.536 %         Total Number of Instances       400         Detailed Accuracy By Class	More options		
Non income		Time taken to build model: 0.02 seconds	
Start       Stop         The Start lifed cross-validation ===         === Stratified Instances       326       81.5         10:32335 -tex.348       Incorrectly Classified Instances       74       18.5         10:32335 -tex.348       Incorrectly Classified Instances       74       18.5         10:3235 -tex.348       Hean absolute error       0.185         Non Hean Solute error       0.4801         Relative absolute error       56.5864 %         Root relative squared error       106.5346 %         Total Number of Instances       400         === Detailed Accuracy By Class ==       TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class         0.22       0.321       0.643       0.22       0.893       <=50K	(Nom) income		
using         using <td< td=""><td>Chart Chan</td><td>=== Stratified cross-validation ===</td><td></td></td<>	Chart Chan	=== Stratified cross-validation ===	
Readle (ght-dak for option) [01:522 -bayes: AlweBayes 10:2333 - tree.148 10:23:53 - tree.148 10:23:53 - tree.148 10:34:84 - tree.143 10:50:54 - rules:Ore: 10:50:54 - rules:Ore:		=== Summary ===	
10:15:23:3-bayes.NaweBayes       Diorectly Classified Instances       528       51:5 %         10:23:35-bayes.NaweBayes       Incorrectly Classified Instances       74       18:5 %         10:34:48-brees.J3       Mean absolute error       0.185         10:50:56:47.udes.OneS       Mean absolute error       0.4301         Relative absolute error       10:6:536 %         Total Number of Instances       400         Detailed Accuracy By Class	Result list (right-dick for options)	Commenting Classified Technology 205 81 5 8	
10:23:5-Yees.38       Incorrectly Listified incomes       0.2489         10:33:48-Yees.133       Maps statistic       0.2489         Maps statistic       0.1480         Rect men absolute error       0.185         Root rest squared error       0.4301         Relative absolute error       106.5346 %         Total Number of Instances       400         Detailed Accuracy By Class       TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class         0.22       0.321       0.430         0.969       0.78       0.622       0.893         0.969       0.78       0.622       0.893         Classified as       18       64   a = >50K	10:15:23 - bayes.NaiveBayes	Correctly Classified Instances 320 81.5 %	
10:34:8-5 - Fees.03       Mean absolute error       0.185         10:50:54 - nder.04:85       Mean absolute error       0.185         Relative absolute error       0.4301         Relative absolute error       106.5346 %         Root relative squared error       106.534 %         Total Number of Instances       400         Detailed Accuracy By Class       TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class         0.22       0.031       0.463       0.22       0.327       >50K         Confusion Matrix       a       b       <	10:23:35 - trees.348	Kanna statistic 0.2489	
Bit State         Root mean squared error         0.4301           Relative squared error         56.5664           Root relative squared error         106.5346 %           Total Number of Instances         400           Detailed Accuracy By Class         TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class           0.22         0.031         0.643         0.22         0.527           0.569         0.78         0.623         0.893         <=50K	10:34:48 - trees.1d3	Mean absolute error 0.185	
Relative absolute error         56.5864 %           Root relative squared error         106.5346 %           Total Number of Instances         400           Detailed Accuracy By Class         TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class           0.22         0.031         0.643         0.22         0.237         >50K           0.969         0.78         0.628         0.969         0.833         <=50K	10:30:34 Fules.onex	Root mean squared error 0.4301	
Root relative squared error         106.5346 %           Total Number of Instances         400           === Detailed Accuracy By Class ===         TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class           0.22         0.31         0.463         0.22         0.327         >50K           0.969         0.76         0.622         0.393         <=50K		Relative absolute error 56.5864 %	
Total Number of Instances         400           Detailed Accuracy By Class         TP Bate FP Fate Precision Recall F-Measure Class           0.22         0.031         0.643         0.22         0.327         >50K           0.969         0.78         0.628         0.969         0.893         <=50K		Root relative squared error 106.5346 %	
Detailed Accuracy By Class TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class 0.22 0.031 0.643 0.22 0.327 >50K 0.969 0.78 0.828 0.969 0.893 <=50K Confusion Matrix a b < classified as 18 64 i a >50K 10 308 i b = <=50K		Total Number of Instances 400	
a== Detailed Accuracy By Class ===         TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class         0.22       0.31         0.569       0.78         0.569       0.78         0.593       <=50K			
TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class         0.22       0.031       0.643       0.22       0.327       >56K         0.969       0.78       0.828       0.969       0.893       <=50K		=== Detailed Accuracy By Class ===	
0.22         0.031         0.643         0.22         0.327         >56K           0.969         0.78         0.228         0.969         0.893         <=50K		TP Rate FP Rate Precision Recall F-Measure Class	
0.969         0.78         0.828         0.969         0.893         <=50K			
=== Confusion Matrix === a b < classified as 18 64 a = >50K 10 308   b = <=50K Status		0.969 0.78 0.828 0.969 0.893 <=50K	E
=== Confusion Matrix === a b < classified as 18 64   a = >50K Status			
a b < classified as 18 64   a = >50K 10 308   b = <=50K Status		=== Confusion Matrix ===	
a b < classified as 18 64 i a = >50K 10 308 i b = <=50K Status			
10 04   a = >0/K 10 308   b = <+50K Stotus		a b < classified as	
Stats		10 - 300 + D = 4 = 20K	
Status			
Status			
	Status		
OK Use Evolver Log	ОК	Waka Evologa	Log 🗸 🗙 X

Рисунок 9

Для использования этого метода в системе Weka панели Classify нужно выбрать опцию OneR.

Результаты интерпретируются также как и при использовании других методов классификации.

## **SVM**

Для этого метода не требуется каких-либо преобразований исходной выборки.

Данный метод является алгоритмом классификации с использованием математических функций. Метод использует нелинейные математические функции. Номинальные данные преобразуются в числовые. Основная идея метода опорных векторов – перевод исходных векторов в пространство более высокой размерности и поиск максимальной разделяющей гиперплоскости в этом пространстве.

Для использования этого метода в системе Weka панели Classify нужно выбрать опцию SMO.

Результаты интерпретируются также как и при использовании других методов классификации.

* Weka Explorer		
Preprocess Classify Cluster Associat	te Select attributes Visualize	
Classifier		
Choose 5MU -C 1.0 -E 1.0 -G 0.0	01 +A 250007 +L 0.0010 +P 1.0E-12 +N 0 +V +1 +W 1	
Test options O Use training set	Classifier output + 0.5333 * (normalized) occupation=ramming-iisning + 0.5647 * (normalized) occupation=Transport-moving + 0.5647 * (normalized) occupation=Transport-moving	^
Cross-validation Folds 10     Percentage split % 66     More options	<ul> <li>+ 0.7448 + (normalized) crelationship=Wife</li> <li>+ 0.0448 + (normalized) relationship=Wife</li> <li>+ 0.0448 + (normalized) relationship=Worh-child</li> <li>+ 0.1815 + (normalized) relationship=Worh-in-family</li> <li>+ 0.2289 + (normalized) relationship=Other-relative</li> </ul>	
(Nom) income  Start Stop Result list (right-click for options) 11:00:12 - rules.OneR 11:00:326 - rules.OneR 11:03:26 - rules.OneR	<pre>+ -0.1616 * (normalized) relationship=Unmarried + 0.0119 * (normalized) rece=White + 0.5299 * (normalized) race=Main=Pac-Islander + 0.557 * (normalized) race=Amer-Indian=Eskimo + -0.5677 * (normalized) race=Other + -0.0249 * (normalized) race=Dlack + -0.2141 * (normalized) sex + -2.0279 * (normalized) capital_gain + -0.7698 * (normalized) capital_gain</pre>	
1151208 - tunctions.taMO	<ul> <li>-0.7743 * (normalized) hours-per-wek</li> <li>-0.7743 * (normalized) hours-per-wek</li> <li>-0.1043 * (normalized) native-country=United-States</li> <li>-1 * (normalized) native-country=Calland</li> <li>-0.1464 * (normalized) native-country=Canada</li> <li>0.9129 * (normalized) native-country=China</li> <li>-0.1451 * (normalized) native-country=Taly</li> <li>1.0319 * (normalized) native-country=Taly</li> <li>1.0791 * (normalized) native-country=Las</li> <li>-1 * (normalized) native-country=Taly</li> <li>1.0791 * (normalized) native-country=Las</li> <li>-1 * (normalized) native-country=Las</li> <li>-1 * (normalized) native-country=Taiwan</li> <li>0.5632 * (normalized) native-country=Taiwan</li> <li>0.5634 * (normalized) native-country=Taiwan</li> <li>-5534 * (normalized) native-country=Taiwan</li> </ul>	=
Status OK	+ 2.5013 Number of kernel evaluations: 34645 (87.636% cached)	- Log ×0

#### Рисунок 10

#### Кластеризация

Кластеризация позволяет разбить данные на группы, каждая из которых имеет определенные признаки. Метод кластерного анализа используется в тех случаях, когда необходимо выделить некоторые правила, взаимосвязи или тенденции в больших наборах данных. В зависимости от потребностей бизнеса, вы можете выделить несколько различных групп данных. Одно из явных преимуществ кластеризации по сравнению с классификацией состоит в том, что для разбиения множества на группы может использоваться любой атрибут (если вы помните, метод классификации использует только определенное подмножество атрибутов). В качестве основного недостатка метода кластеризации следует упомянуть тот факт, что составитель модели должен заранее решить, на сколько групп следует разбить данные. Для человека, который не имеет никакого представления о конкретном наборе данных, принять такое решение достаточно затруднительно. Следует ли нам создать три группы или пять групп? А может, нам нужно определить десять групп? Может потребоваться несколько итераций проб и ошибок, для того чтобы определить оптимальное количество кластеров.

Тем не менее, для среднестатистического пользователя кластеризация может оказаться наиболее полезным методом интеллектуального анализа данных. Этот метод позволит вам быстро разбить ваши данные на отдельные группы и сделать конкретные выводы и предположения относительно каждой группы. Математические методы, реализующие кластерный анализ, довольно сложны и запутаны, так что в случае кластеризации мы будем целиком полагаться на вычислительные возможности WEKA.

17

Загрузите файл bmw-browsers.arff в WEKA, выполнив те же шаги, которые мы проделали ранее для открытия данных в закладке **Preprocess**.

Поскольку мы хотим разбить имеющиеся у нас данные на кластеры, вместо закладки **Classify** нам потребуется закладка Cluster. Нажмите на кнопку **Choose** и в предлагаемом меню выберите опцию SimpleKMeans.

Щелкните на опции SimpleKMeans (дизайн пользовательского интерфейса оставляет желать лучшего, но работать с ним можно). Единственный атрибут алгоритма, который нас интересует – это поле numClusters, которое указывает на количество кластеров для разбиения (напоминаем, что это значение вам нужно выбрать еще до создания модели). Изменим значение по умолчанию (2) на 5.

		Cluster#				
Attribute	Full Data	0	1	2	3	4
	(100)	(26)	(27)	(5)	(14)	(28)
Dealership	0.6	0.9615	0.6667	1	0.8571	0
Showroom	0.72	0.6923	0.6667	0	0.5714	1
ComputerSearch	0.43	0.6538	0	1	0.8571	0.3214
м5	0.53	0.4615	0.963	1	0.7143	0
3Series	0.55	0.3846	0.4444	0.8	0.0714	1
Z4	0.45	0.5385	0	0.8	0.5714	0.6786
Financing	0.61	0.4615	0.6296	0.8	1	0.5
Purchase	0.39	0	0.5185	0.4	1	0.3214
Clustered Instances						
crustered instances						
0 26 (26%)						
1 27 (27%)						
2 5 ( 5%)						
3 14 (14%)						
4 28 (28%)						

Результаты кластеризации

Данные кластеризации показывают, каким образом сформирован каждый кластер: значение «1» означает, что у всех данных в этом кластере соответствующий атрибут равен 1, а значение «0» означает, что у всех данных в этом кластере соответствующий атрибут равен 0. Данные соответствуют среднему значению атрибута на кластере. Каждый кластер характеризует определенный тип поведения клиентов, таким образом, на основании нашего разбиения мы можем сделать некоторые полезные выводы:

- Кластер 0— эту группу посетителей можно было бы назвать «мечтатели».
   Они бродят вокруг дилерского центра, рассматривая машины, выставленные на внешней парковке, но никогда не заходят внутрь, и, хуже того, никогда ничего не покупают.
- Кластер 1— эту группу следовало бы назвать «поклонники М5», поскольку

они сразу же подходят к выставленным автомобилям этой модели, полностью игнорируя BMW серии 3 или Z4. Тем не менее, эта группа не отличается высокими показателями покупки машин – всего 52%. Это потенциально может свидетельствовать о недостаточно продуманной стратегии продаж и о необходимости улучшить работу дилерского центра, например, за счет увеличения количества продавцов в секции M5.

- Кластер 2— эта группа настолько мала, что мы могли бы назвать ее выбраковкой. Дело в том, что данные этой группы статистически довольно разбросаны, и мы не можем сделать каких-либо определенных заключений относительно поведения посетителей, попавших в этот кластер (подобная ситуация может указывать на то, что вам следует сократить количество кластеров в модели)
- Кластер 3— эту группу следовало бы назвать «любимцы ВМW», потому что посетители, попавшие в это кластер, всегда покупают машину и получают необходимое финансирование. Обратите внимание, данные этого кластера демонстрируют интересную модель поведения этих покупателей: сначала они осматривают выставленные на парковке машины, а затем обращаются к поисковой системе дилерского центра. Как правило, они покупают модели M5 или Z4, но никогда не берут модели третьей серии. Данные этого кластера указывают на то, что дилерскому центру следует активнее привлекать внимание к поисковым компьютерам (может быть, вынести их на внешнюю парковку), и кроме того, следует найти какой-нибудь способ выделить модели M5 и Z4 в результатах поиска, чтобы гарантированно обратить на них внимание посетителей. После того, как посетитель, попавший в этот кластер, выбрал определенную модель автомобиля, он гарантированно получает необходимый кредит и совершает покупку.
- Кластер 4— эту группу можно назвать «начинающие владельцы BMW», поскольку они всегда ищут модели 3 серии и никогда не интересуются более дорогими M5. Они сразу же проходят в демонстрационный зал, не тратя время на осмотр машин на внешней стоянке. Кроме того, они не пользуются поисковой системой центра. Примерно 50% этой группы получают одобрение по кредиту, тем не менее, покупку совершают всего 32% участников. Анализируя данные этого кластера, можно сделать следующий вывод: посетители этой группы хотели бы купить свой первый BMW и точно знают, какая машина им нужна (модель 3 серии с минимальной

конфигурацией). Однако, для того чтобы купить машину, им нужно получить положительное решение по кредиту. Чтобы повысить уровень продаж среди посетителей 4 кластера, дилерскому центру следовало бы понизить уровень требований для получения кредита или снизить цены на модели 3 серии.

Еще один интересный способ изучения результатов кластеризации – это визуальное представление данных. Щелкните правой кнопкой мышки в секции Result List закладки Cluster (и вновь элементы пользовательского интерфейса оставляют желать лучшего). В контекстном меню выберите опцию Visualize Cluster Assignments. В результате откроется окно с графическим представлением результатов кластеризации, настройки которого вы можете выбрать наиболее удобным для вас образом. Для нашего примера, измените настройку оси X так, чтобы она соответствовала количеству автомобилей M5 (M5 (Num)), а настройку оси Y – так, чтобы она показывала количество купленных автомобилей (Purchase (Num)), и укажите выделение каждого кластера отдельным цветом (для этого установите значение поля Color в Cluster (Nom)). Такие настройки помогут нам оценить распределение по кластерам в зависимости от того, сколько человек интересовалось BMW M5, и сколько человек купило эту модель. Кроме того, сдвиньте указатель Jitter примерно на три четверти в сторону максимума, это искусственным образом увеличит разброс между группами точек, чтобы вам было удобнее их просматривать.

Соответствует ли визуальное отображение кластеризации тем заключениям, которые мы сделали на основании данных в листинге 5? Как мы видим, в окрестности точки X=1, Y=1 (посетители, которые интересовались автомобилями модели M5 и купили их) расположены только два кластера: 1 и 3. Аналогично, в окрестности точки X=0, Y=0 расположены только два кластера: 4 и 0. Соответствует ли это нашим выводам? Да, соответствует. Кластеры 1 и 3 покупают BMW M5, в то время как кластер 0 не покупает ничего, а кластер 4 ищет BMW серии 3. На рисунке 8 показано визуальное отображение кластеров нашей модели. Мы предлагаем вам самостоятельно попрактиковаться в обнаружении других трендов и течений, меняя настройки осей X и Y.

20

X: M5 (Num)		•	Y: Purchase (Num	1)	
Colour: Cluster (No	m)	•	Select Instance		
Reset	Clear Open	Save	Jitter	[	0
lot: car-browsers_	clustered				
L × × × × ×				× × × × ×	×
0 0 Class colour		0.5		****	
	-1				

Рисунок 11 - Визуальное отображение кластеризации

## Построение ассоциативных правил

Нахождение ассоциативных правил происходит почти так же, как и классификация. На вкладке Associate выбирается метод нахождения, для него выставляются параметры кликом на его названии, после чего нажимается кнопка Start и анализируется вывод (перед началом использования метода Априори необходимо применить фильтр RemoveType и удалить numeric-атрибуты). В нашем случае ассоциативные правила строятся по методу Априори.

* Weka Explorer		
Preprocess Classify Cl	Associate Select attributes Visualize	
Associator		
Choose Apriori -	N 10 - T 0 - C 0.9 - D 0.05 - U 1.0 - M 0.1 - S - 1.0	
Start Chan	Associator output	
Start Stop	THOME	
Result list (right-click for	=== Associator model (full training set) ===	
11:18:44 - Apriori		
11:20:22 - Apriori	Apriori	
	Minimum support: 0.4 (160 instances)	
	Minimum metric <confidence>: 0.9 Number of curcles parformed, 12</confidence>	
	Aundel of Cyvies performed. 12	
	Generated sets of large itemsets:	
	Size of set of large itemsets L(1): 7	
	Size of set of large itemsets L(2): 13	
	Size of set of large itemsets L(3): 9	
	Size of set of large itemsets L(4): 1	
	Best rules found:	
		E
	<ol> <li>relationship=Husband 163 ==&gt; maritai=3tatus=Married=civ=spouse sex=Male 163 conf; (1)</li> <li>marriel_sfatus=Married_civ=spouse relationship=Husband 163 ==&gt; sex=Male 163 conf; (1)</li> </ol>	
	2. maritel-status-Maritel-civ-spouse relationship-musdam 105> Set-Mart 105> Conf.(1) 3. maritel-status-Maritel-civ-spouse set-Malt 163> relationship=Husband 163> conf.(1)	
	<ol> <li>relationship=Husband sex=Male 163 ==&gt; marital-status=Married-civ-spouse 163 conf: (1)</li> </ol>	
	5. relationship=Husband 163 ==> sex=Male 163 conf:(1)	
	<ol> <li>relationship=Husband 163 ==&gt; marital-status=Married-civ-spouse 163 conf: (1)</li> </ol>	
	7. marital-status-Married-civ-spouse 172 ==> relationship=Husband sex=Male 163 conf:(0.95)	
	c. marital-status=mariteu-tiv-spouse 17 ==> statute to cont(0.55) 9 marital-status=Mariteu-tiv-spouse 172 ==> relationshin=Husband 163 conf+(0.95)	
	10. race=White 341 ==> native-country=United-States 311 confr(0.91)	
		-
Status		
ОК		Log x0

Рисунок 12

# Варианты задания

- 1) Погодные условия в регионе
- 2) Продажа комплектующих изделий
- 3) Демографическая ситуация в регионе
- 4) Продажа земельных участков
- 5) Рынок труда
- 6) Больница
- 7) Железнодорожный транспорт
- 8) Авиационные перевозки
- 9) Олимпиада
- 10) Футбол
- 11) Туристический бизнес
- 12) Социальные сети
- 13) Интернет-провайдер
- 14) Здравоохранение
- 15) Автострахование
- 16) Кредитование
- 17) Экология
- 18) Правонарушения
- 19) Литература
- 20) Компьютеры

# Лабораторная работа №3

Тема: оптимизация.

**Цель работы:** Получение практических навыков в области оптимизации данных.

Задание: Используя программное средство MS Excel, решите задачу оптимизации, согласно полученному варианту.

Отчет по лабораторной работе должен содержать:

- 1. Фамилию и номер группы, задание
- 2. Описание задач
- 3. Описание процесса решения
- 4. Решение

# Основные теоретические сведения

В MS Excel для решения задач оптимизации используется надстройка ПОИСК РЕШЕНИЯ

Сначала надстройку Поиск решения необходимо подключить (до первого использования)

В MS Excel 2003: Сервис / Надстройки / Поиск решения / ОК

В MS Excel 2010: Файл / Параметры / Надстройки / Управление надстройками/ Поиск решения / ОК



	Надстрой	ки ? 🗙		
Доступные надстро	ики:	OK		
Пакет анализа	VBA	Отмена		
✓Поиск решения		Обзор		
		Автоматизация		
	~			
Поиск решения				
Инструмент для поиска решения уравнений и задач оптимизации				

В MS Excel кнопка Поиск решения появится во вкладке Данные.

В программе Excel в меню Сервис применяя команду Поиск решения, откроется

диалоговое окно где устанавливается адрес целевой ячейка, диапазон переменных.

Поиск решения	
Установить целевую ячейку: Равной: Омаксимальному значению О значению: О Минимальному значению	<u>В</u> ыполнить Закрыть
Измендя ячейки:	Параметры
<u>Изменить</u> Удалить	Восс <u>т</u> ановить <u>С</u> правка

С помощью кнопки Добавить вводятся необходимые ограничения.

Добавление ограничения	
Ссылка на <u>я</u> чейку:	Ограничение:
<b>.</b> <=	<b>™</b>
ОК Отмена	<u>Доб</u> авить <u>С</u> правка

Кнопка Параметры открывает диалоговое окно Параметры поиска решения, где по умолчанию стоит определенный набор команд.

Параметры поиска решения 🛛 🔀					
Максимальное время:	100 секун	д	ОК		
Предельное число итераций:	100		Отмена		
О <u>т</u> носительная погрешность:	0,000001		<u>З</u> агрузить модель		
<u>До</u> пустимое отклонение:	5	%	Сохранить модель		
С <u>х</u> одимость:	0,0001		<u>С</u> правка		
<u>Л</u> инейная модель	📃 Авто <u>м</u>	атическо	е масштабирование		
Пеотрицательные значения Показывать результаты итераций					
<ul> <li>линейная</li> <li>пр</li> </ul>	ямые	⊙нь	ютона		
О квадратичная	нтральные	🔘 cor	пряженных градиентов		

По умолчанию значение допустимого отклонения стоит 5%. Это значит, что процедура оптимизации продолжается только до тех пор, пока значение целевой функции будет отличаться от оптимального не более чем на 5%. Более высокие значения допустимого отклонения ускоряют работу средства Поиск решения при оптимизации моделей, однако существует риск, что найденное значение будет значительно отличаться от истинного оптимума соответствующей задачи. Устанавливая значение допустимого отклонения, например, равным 0 %, мы заставляем Поиск решения находить истинный оптимум задачи за счет, возможно, более длительного времени решения.

Для улучшения работы средства Поиска решения настройка диалогового окна Параметры поиска решения часто применяется при решении задач нелинейного программирования.

Значение в поле Сходимость используется для завершения процесса поиска решения, когда изменение целевой функции происходит очень медленно. Если установить меньшее значение сходимости, чем предусмотрено по умолчанию (0,0001), программа продолжит процесс оптимизации даже при малых изменениях целевой функции.

Если установить в области Оценки переключатель квадратичная, Поиск решения будет применять для вычисления различных оценок более точную квадратичную аппроксимацию, а не линейную (по умолчанию). Кроме того, установка в области Разности переключателя центральные вместо переключателя прямые приведет к тому, что Поиск решения для вычисления частных производных будет применять более точную аппроксимацию, используя большее количество точек.

Обе эти установки улучшают вычисляемые числовые оценки функций нелинейной модели, однако могут увеличить время решения, поскольку на каждой итерации следует производить дополнительные вычисления.

В диалоговом окне Параметры поиска решения можно также задать метод поиска решения. Метод сопряженных градиентов в процессе оптимизации использует меньше памяти, но требует большего количества вычислений, при заданном уровне точности, чем заданный по умолчанию метод Ньютона.

Значение в поле Относительна погрешность, определяет, на сколько точно должно совпадать вычисленное значение левой части ограничения со значением правой части, чтобы данное ограничение было выполнено.

Команда Выполнить запускает решение задачи. Поиск решения просит уточнить: сохранить ли найденное решение или нет.

Результаты поиска решения	×
Условия для Линейной модели не удовлетворяются.	<u>Т</u> ип отчета
<ul> <li>Сохранить найденное решение</li> <li>Восстановить исходные значения</li> </ul>	Результаты Устойчивость Пределы
ОК Отмена Сохранить сценар	ий <u>С</u> правка

При задании в диалоговом окне Поиска решения правых частей ограничений всегда следует указывать ссылки на ячейки в табличной модели.

Ячейки в правых частях неравенств в табличной модели должны содержать константы, а не формулы.

Процедура **Поиск решения** представляет собой мощный инструмент для выполнения сложных вычислений. Она позволяет по находить значения переменных, удовлетворяющих указанным критериям оптимальности, при условии выполнения заданных ограничений.

Наилучшие результаты она позволяет получить для задач выпуклого (в том числе линейного) программирования при условии отсутствия ограничений типа «равно».

Поиск решения можно использовать и для решения задач математического программирования других типов, но в этом случае процедура поиска часто заканчивается неудачей, а при благоприятном исходе находит лишь один из локальных оптимумов. Поэтому решение таких задач с помощью данной процедуры следует предварять их аналитическим исследованием на предмет свойств области допустимых решений, чтобы выбрать подходящие начальные значения и сделать правильное заключение о качестве и практической применимости полученного решения.

Результаты оптимизации оформляются в виде отчетов трёх типов:

4

- **Результаты.** Отражаются исходное (до оптимизации) и оптимальное значения целевой функции, значения переменных до и после оптимизации, а также формулы ограничений и дополнительные сведения об ограничениях.
- Устойчивость. Содержит сведения о чувствительности решения к малым изменениям в формуле целевой функции или в формулах ограничений. Отчет не создается для моделей, значения переменных в которых ограничены множеством целых чисел.
- Пределы (Ограничения). Состоит из верхнего и нижнего значения целевой функции и списка переменных, влияющих на нее, их нижних и верхних границ. Отчет не создается для моделей, значения переменных в которых ограничены множеством целых чисел. Нижней границей является наименьшее значение, которое может принимать переменная (влияющая ячейка) при условии, что значения других переменных (влияющих ячеек) фиксированы и удовлетворяют заданным ограничениям.

# Пример решения задачи линейного программирования

Решим в MS Excel задачу линейного программирования

$$F = x_1 + 2x_2 + 2x_3 + x_4 + 6x_5 \rightarrow min$$

$$\begin{cases} 2x_2 + x_4 + 2x_5 = 4 \\ x_1 + x_2 + 4x_5 = 5 \\ x_3 + x_5 = 3 \\ x_j \ge 0, j = \overline{1,5} \end{cases}$$

1. Создадим область переменных. Ячейки В2:В6 будут играть роль переменных

	А	В	С
1	Перемен	ные	
2	x1=		
3	x2=		
4	x3=		
5	x4=		
6	x5=		
7			
4 5 6 7	x2= x3= x4= x5=		

2. Введем формулу вычисления значений целевой функции

	А	В	C
1	Перемен	ные	
2	x1=		
3	x2=		
4	x3=		
5	x4=		
6	x5=		
7	Целевая с	функция	
8	= <mark>B2+2*</mark> B3+	2*B4+B5+0	5*B6
9			

3. Создадим область ограничений

В ячейках А11:А13 будем вычислять левые части ограничений в системе

В ячейках В11:В13 введем правые части ограничений системы

	А	В	
1	Переменные		
2	x1=		
3	x2=		
4	x3=		
5	x4=		
6	x5=		
7	Целевая фун	кция	
8	0		
9	Ограничения		
10	Левая часть	Правая ча	сть
11		4	
12		5	
13		3	

В ячейках А11:А13 будем вычислять левые части ограничений в системе

	А	В								
1	Переменные									
2	×1=									
3	x2=									
4	x3=									
5	x4=									
6	x5=									
7	Целевая функция									
8	0									
9	Ограничения									
10	Левая часть	Правая ча	сть							
11	=2* <mark>B3</mark> +B5+2*B	6								
12		5								
13		3								

В ячейках А11:А13 будем вычислять левые части ограничений в системе

	А	В							
1	Переменные								
2	x1=								
3	x2=								
4	x3=								
5	x4=								
6	x5=								
7	Целевая функция								
8	0								
9	Ограничения								
10	Левая часть	Правая ча	сть						
11	0	4							
12	= <mark>B2+</mark> B3+4*B6	5							
13		3							
4.4									

4. Вызовем окно диалога Поиск решения

4	А	В	С	D	E	F	G	Н	I	J
1	Переменные									
2	x1=		Поиск р	решения						X
3	x2=		Устано	овить целеву	/ю ячейку:	\$A\$8	<b></b>		Выл	олнить
4	x3=		Равной	і: 🔘 макси	Мальному зн	ачению	П значению	n: 0		
5	x4=						0 210 10111		3ai	крыть
6	x5=		1.000	() ми <u>н</u> им	альному зна	чению				
7	7 Целевая функция			яя ячеики:			_		-	
8	0							Іредполо <u>ж</u> ить		
9	Ограничения		Огран	ичения:					∏ар	аметры
10	Левая часть	Правая час	ть					Добавить	ר	
11	0	4								
12	0	5						<u>И</u> зменить	Boccz	ановить
13	0	3					-	<u>У</u> далить		Janoonno
14										равка
15							1	1		

Устанавливаем целевую ячейку A8 (там где вычисляется значение целевой функции)

Указываем направление оптимизации – минимизация (по условию)

В поле Изменяя ячейки указываем ячейки переменных В2:В6

4	А	В	С	D	E	F	G	Н	I,	J	
1	Переменные										
2	x1=	Поиск	решения		-X						
3	x2=	Устан	овить целеву	Выполнить							
4	x3=	Равно	й: 🔘 макси	мальному зн	ачению (	Э значен	ию: 0				
5	x4=					2			Закр	рыть	
6	x5=	larraral	140000	() ми <u>н</u> им	альному зна	чению					
7	Целевая фун	Измен	яя ячеики:			_					
8	0		\$B\$2	::\$B\$6				Предположить			
9	Ограничения		Orpa	Ограничения:							
10	Левая часть	Правая част						Добавить			
11	0	4									
12	0	5					2	Изменить	Восста	новить	
13	0	3					-	<u>У</u> далить			
14									⊆пр	авка	
15	1			-	10						

Осталось нажать кнопку Выполнить

	А	В								
1	Переменные									
2	x1=	0								
3	x2=	1								
4	x3=	2								
5	x4=	0								
6	x5=	1								
7	Целевая функция									
8	12	ļ								
9	Ограничения									
10	Левая часть	Правая ча	сть							
11	4	4								
12	5	5								
13	3	3								

Ответ:

$$F_{min} = F(0,1,2,0,1) = 12$$

# Пример решения транспортной задачи

Фирма имеет 4 фабрики и 5 центров распределения ее товаров. Фабрики фирмы располагаются в Денвере, Бостоне, Новом Орлеане и Далласе с производственными возможностями 200, 150, 225 и 175 единиц продукции ежедневно, соответственно. Центры распределения товаров фирмы располагаются в Лос-Анджелесе, Далласе, Сент-Луисе, Вашингтоне и Атланте с потребностями в 100, 200, 50, 250 и 150 единиц продукции ежедневно, соответственно. Хранение на фабрике единицы продукции, не поставленной в центр распределения, обходится в \$0,75 в день, а штраф за просроченную поставку единицы продукции, заказанной потребителем в центре распределения, но там не

находящейся, равен \$2,5 в день Стоимость перевозки единицы продукции с фабрик в пункты распределения приведена в таблице "Транспортные расходы":

		1	2	3	4	5	
		Лос-	Даллас	Сен-	Вашин-	Атланта	
		Анджелес		Луис	гтон		
1	Денвер	1,50	2,00	1,75	2,25	2,25	
2	Бостон	2,50	2,00	1,75	1,00	1,50	
3	Новый	2,00	1,50	1,50	1,75	1,75	
	Орлеан						
4	Даллас	2,00	0,50	1,75	1,75	1,75	

Таблица "Транспортные расходы"

Необходимо так спланировать перевозки, чтобы минимизировать суммарные транспортные расходы.

• Поскольку данная модель сбалансирована (суммарный объем произведенной продукции равен суммарному объему потребностей в ней), то в этой модели не надо учитывать издержки, связанные как со складированием, так и с недопоставками продукции.

Для решения данной задачи построим ее математическую модель.

$$Z = \sum_{i=1}^{4} \sum_{j=1}^{5} c_{ij} x_{ij}$$

Неизвестными в данной задаче являются объемы перевозок. Пусть x<sub>ij</sub> - объем перевозок с i-ой фабрики в j-й центр распределения. Функция цели - это суммарные транспортные расходы, т. е. где c<sub>ij</sub> – стоимость перевозки единицы продукции с i-и фабрики j-й центр распределения.

Неизвестные в данной задаче должны удовлетворять следующим ограничениям:

• Объемы перевозок не могут быть отрицательными.

• Так как модель сбалансирована, то вся продукция должна быть вывезена с фабрик, а потребности всех центров распределения должны быть полностью удовлетворены.

В результате имеем следующую модель: Минимизировать:

$$Z = \sum_{i=1}^{4} \sum_{j=1}^{5} c_{ij} x_{ij}$$

при ограничениях:

$$\sum_{i=1}^{4} x_{ij} = b_{ij}, j \in [1,5]$$
  

$$x_{ij} \ge 0, i \in [1,4], j \in [1,5]$$
  

$$\sum_{i=1}^{4} x_{ij} = a_i, i \in [1,4],$$

где а<sub>іј</sub> - объем производства на і-й фабрике, bj — спрос в j-м центре распределения.

## Решение задачи с помощью MS Excel.

1. Ввести данные, как показано на рис. 6.

В ячейки A1:E4 введены стоимости перевозок. Ячейки A6:E9 отведены под значения неизвестных (объемы перевозок). В ячейки G6:G9 введены объемы производства на фабриках, а в ячейки A11:E11 введена потребность в продукции в пунктах распределения. В ячейку F10 введена целевая функция =СУММПРОИЗВ(A1:E4;A6:E9).



В ячейки А10:Е10 введены формулы

=CУММ(А6:А9)

=CYMM(B6:B9)

=CYMM(C6:C9)

=СУММ(06:О9)

=СУММ(Е6:Е9) определяющие объем продукции, ввозимой в центры распределения.

В ячейки F6:F9 ведены формулы

=CУММ(A6:E6)

=СУММ(А7:Е7)

=СУММ(А8:Е8)

=СУММ(А9:Е9) вычисляющие объем продукции, вывозимой с фабрик.

2. Выбрать команду Сервис/Поиск решения и заполнить открывшееся диалоговое окно Поиск решения, как показано на рис. 7.

Внимание! В диалоговом окне Параметры поиска решения необходимо

## установить флажок Линейная модель.

Поиск решения	? ×
Установить целевую ячейку: Равной: С максимальному значению С значению: С минииальному значению Измендя ячейки: \$4\$6:\$E\$9 Предположить	<u>В</u> ыполнить Закрыть
Ограничения: \$A\$10:\$E\$10 = \$A\$11:\$E\$11 \$A\$6:\$E\$9 >= 0 \$F\$6:\$F\$9 = \$G\$6:\$G\$9 <u>И</u> зменить <u>У</u> далить	Параметры Восстановить Справка

3. После нажатия кнопки Выполнить средство поиска решений находит оптимальный план поставок продукции и соответствующие ему транспортные расходы.

	A	В	С	D	E	F	G	H
1	1,5	2	1,75	2,25	2,25			_
2	2,5	2	1,75	1	1,5			
3	2	1,5	1,5	1,75	1,75			
4	2	0,5	1,75	1,75	1,75			
5								
6	100	0	50	50	0	200	200	
7	0	0	0	150	0	150	150	
8	0	25	0	50	150	225	225	
9	0	175	0	0	0	175	175	
10	100	200	50	250	150	975		
11	100	200	50	250	150			
12								
40 	▶ ▶ Tpa	нспортная	задача 🖉 Л	ист3 /	•			Þ

## Пример решения задачи нелинейного программирования

Задача называется задачей нелинейного программирования, если её математическая модель имеет вид

$$\begin{cases} g_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_1, \\ g_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_2, \\ \dots \\ g_m(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_m, \\ f(x_1, x_2, \dots, x_n) \to \max(\min) \end{cases}$$

в которой среди  $g_i$  или f есть нелинейные функции.

В отличие от задач линейного программирования не существует единого метода для решения задач нелинейного программирования.

Задачи нелинейного программирования в Microsoft Excel решаются так же как и задачи линейного программирования (см. 1.2), с той лишь разницей, что в окне "Параметры поиска решения" необходимо сбросить флаги "Линейная модель" и, если это необходимо, "Неотрицательные значения".

Пример. Решить в Microsoft Excel следующую задачу нелинейного

программирования:

найти 
$$f = 4x_1 + x_1^2 + 8x_2 + x_2^2 \rightarrow \min$$
 при условии  $x_1 + x_2 = 180$ .

В данной модели система ограничений состоит из одного линейного уравнения и нелинейной целевой функции.

Решение.

1. Заполняем ячейки на рабочем листе необходимыми переменными, целевой функцией и ограничениями:

	A	В	С
1	x1	x2	f
2			=4*A2+A2^2+8*B2+B2^2
3		Система огра	ничений
4	=A2+B2		180

2. В окне "Параметры поиска решения" сбрасываем флаги "Линейная модель" (так как решаемая задача есть задача нелинейного программирования)" и "Неотрицательные значения" (в условии задачи нет ограничений на знаки переменных).

3. После нажатия кнопки "Выполнить" получаем ответ:

	A	В	С
1	x1	x2	f
2	91	89	17278
3	Сист	гема огр	аничений
4	180		180

из которого следует, что минимальное значение целевой функции равно 17278 и достигается при  $x_1 = 91$  и  $x_2 = 89$ .

# Пример использования метода градиентного спуска

## Алгоритм

1. Заданную квадратичную функцию

$$f(x_1, x_2) = a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + 2a_{12}x_1x_2 + b_1x_1 + b_2x_2 + c$$

представить в виде:

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2} X^T A X + X^T B + C,$$
  
где  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \qquad A = \begin{pmatrix} 2a_{11} & 2a_{12} \\ 2a_{12} & 2a_{22} \end{pmatrix}, \qquad B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}, \qquad C = c.$ 

Градиент функции

$$\nabla f(x_1, x_2) = AX + B.$$

1. Следующее приближение к экстремуму рассчитывается по формуле:

$$X^{(k+1)} = X^{(k)} - h \nabla f(X^{(k)})$$
 (с равным шагом)

или

$$X^{(k+1)} = X^{(k)} - h_k \nabla f(X^{(k)})$$
 (с дробным шагом: если  $f(X^{(k+1)}) > f(X^{(k)})$ , то  $h_k$ 

шаг уменьшается, например,  $h_{k+1} = \frac{h_k}{3}$ ).

2. Итерационный процесс заканчивается, как только  $R^i < \varepsilon$ .

## Реализация в MS Excel

1. Минимизировать квадратичную функцию  $f(x_1, x_2) = 11x_1^2 + 3x_2^2 + 6x_1x_2 - 2\sqrt{10}x_1 + 6\sqrt{10}x_2 - 22$ ,

начиная движение от точки  $x_1^{(0)} = 0, x_2^{(0)} = 0$ .

Подготовить исходные данные на листе:

*Указание:* Элементы матрицы В рассчитываются с использованием функции КОРЕНЬ().

	A	В	С	D	E	F	G	
1	МЕТОД ГРАД	џиентн	ого сп	УСКА				
2				точность	$\varepsilon =$	0,0001		
3								
4	Δ —	22	6	ъ_	-6,3246	C =	-22	
5	A-	6	6	Б-	18,9737			
6								
7	×z(0)	0						
8	X., =	0						
9								
10	шаг итераций	1						ĪŢ
<b>H</b> 4	→ н ДЛР5 Мето,	дГрадиент	ногоСпуск	a / 🚺			Þ	Γ

2. Приблизиться к точке минимума с помощью таблицы вычислений:

# Вид рабочего листа с результатом расчета

	A	В	С	D	E	F	G	Н	1	J	K	L	M	N 🗖
1	МЕТОД ГРАД	џентн	ого сп	УСКА										
2				точность	ε =	0,0001								
3														
4	<u> </u>	22	6	D	-6,3246	C =	-22							
5	A =	6	6	ь=	18,9737									
6														
7		0												
8	X.,=	0												
9														
10	шаг итераций	1												
11														
	номер	0	1	2	2	1	5	6	7	0	<u>م</u>			
12	итерации	v	1	4		4	5	Ŭ	,	0	,			
13	v	0	6,32456	0	2,10819	1,40546	1,6397	1,56162	1,58765	1,57897	1,58186			
14	~	0	-18,974	0	-6,3246	-4,2164	-4,9191	-4,6849	-4,7629	-4,7369	-4,7456			
15	f(X)	-22	378	-22	-66,444	-71,383	-71,931	-71,992	-71,999	-72	-72			
16	mad f (70)	-6,3246	18,9737	-6,3246	2,10819	-0,7027	0,23424	-0,0781	0,02603	-0,0087	0,00289			
17	grauj (X)	18,9737	-56,921	18,9737	-6,3246	2,10819	-0,7027	0,23424	-0,0781	0,02603	-0,0087			
18	$\ \operatorname{grad} f(X)\ $	20	60	20	6,66667	2,22222	0,74074	0,24691	0,0823	0,02743	0,00914			
19	шаг итераций	1	0,33333	0,33333	0,33333	0,33333	0,33333	0,33333	0,33333	0,33333	0,33333			
20	Погрешность		400	400	44,4444	4,93827	0,5487	0,06097	0,00677	0,00075	8,4E-05			
21											итерацио	нный про	цесс зако	нчен 💂
H -	► н ДЛР5 Мето,	дГрадиент	ногоСпуск	a / 🖣										

# Вид рабочего листа с формулами

	A	В	С	D	E	F	G	Н		J			
	номер	0	=B12+1								_		
12	итерации												
13	~	{=B7:B8}	(=B13:B1	4-B19*B	16:B17}								
14													
15	f(X)	(=0,5*МУМНОЖ(МУМНОЖ(ТРАНСП(В13:В1-	4);\$B\$4:\$(	C\$5);B13:	B14)+МУ	множ(т	РАНСП(Е	313:B14);\$	3E\$4:\$E\$5)	) <b>+</b> \$G\$4}	1		
16		(=MYMHOЖ(\$B\$4:\$C\$5;B13:B14)+\$E\$4:\$E\$5)											
17	grad J (A)												
18	$\  \operatorname{grad} f(\mathbf{X}) \ $	=KOPEHL(CYMMKB(B16:B17))											
19	шаг итераций	=B10	=ЕСЛИ(	C15 <b15;i< th=""><th>B19;B19/3</th><th>)</th><th></th><th></th><th></th><th></th><th></th></b15;i<>	B19;B19/3	)							
20	Погрешность		=ABS(C1	5-B15)									
21			=ЕСЛИ(	C20>\$F\$2	2;"";"итерал	ционный	процесс з	акончен"	)		-		
14 4	↓ ► Ы ЛР5 МетодГрадиентногоСпуска /												

# Пример использования метода наискорейшего градиентного спуска

# Алгоритм

1. Заданную квадратичную функцию представить в виде:

$$f(x_{1}, x_{2}) = \frac{1}{2}X^{T}AX + X^{T}B + C.$$

Градиент функции

$$\nabla f(x_{1}, x_2) = AX + B$$

2. Шаг метода в направлении спуска (определяемый из условия минимума функции f(X)):

$$h = \frac{\left\|\nabla f(X)\right\|^2}{\left[\nabla f(X)\right]^T \cdot A\nabla f(X)}.$$

3. Следующее приближение к экстремуму рассчитывается по формуле:

$$X^{(k+1)} = X^{(k)} - h\nabla f(X^{(k)}).$$

4. Итерационный процесс заканчивается, как только  $R^i < \varepsilon$ .

# Реализация в MS Excel

Вид	рабочего	листа	С	результатом	расчета
-----	----------	-------	---	-------------	---------

	A B C D E F G													
1	МЕТОД НАИ	СКОРЕЙ	ШЕГО І	РАДИЕН	тного	СПУСКА	1							
2				точность	$\varepsilon =$	0,0001								
3														
4	A —	22	6	р. <u>–</u>	-6,3246	C =	-22							
5	A-	6	6	Б-	18,9737									
6														
7	7 v(0) _ 0													
8	$X^{(0)} = 0$													
9														
	номер	0	1	2										
10	итерации		1	2										
11	v	0	1,58114	1,58114										
12	л	0	-4,7434	-4,7434										
13	$f(\mathbf{X})$	-22	-72	-72										
14	and f(V)	-6,3246	8,9E-16	8,9E-16										
15	grace) (X)	18,9737	0	0										
16	$\ \operatorname{grad} f(X)\ $	20	8,9E-16	8,9E-16										
17	шаг итераций	0,25	0,04545	0,04545										
18	18 Погрешность 50 0													
19	19 итерационный процесс закончен													
H 4	→ н ДЛР5 Мето,	дНаискорГј	радиентСп	уска / 🚺			Þ							

# Вид рабочего листа с формулами

	A	B	С	D	E	F	G	Н		J	K	<b></b>		
10	номер итерации	0	=B10+1											
11	v	{=B7:B8}	{=B11:B1	12-B17*B	14:B15}									
12														
13	f(X)	{=0,5*МУМНОЖ(МУМНОЖ(ТР	АНСП(В	11:B12);\$H	3\$4:\$C\$5)	;B11:B12)	+МУМН(	ЭЖ(ТРАН	CII(B11:E	312); <b>\$E\$</b> 4:	\$E\$5)+\$G	\$\$4}		
14	and f (V)	{=МУМНОЖ(\$В\$4:\$С\$5;В11:В1:	7MHOЖ(\$B\$4:\$C\$5;B11:B12)+\$E\$4:\$E\$5}											
15	grad J (X)													
16	$\ \operatorname{grad} f(\mathbf{X})\ $	=КОРЕНЬ(СУММКВ(В14:В15))												
17	шаг итераций	{=В16^2/МУМНОЖ(ТРАНСП(В	14:B15);M	ГУМНОЖ	(\$B\$4:\$C	\$5;B14:B1	5))}							
18	Погрешность		=ABS(C)	13-B13)										
19			=ЕСЛИ(	C18>\$F\$2	;"";"итера	ционный	процесс з	акончен"	)					
4	▶ н ДЛР5 Мето,	дНаискорГрадиентСпуска / 🚺										Þ		

# Метод Гаусса-Зейделя (наискорейшего покоординатного спуска)

15

# Алгоритм

1. Заданную квадратичную функцию представить в виде:

$$f(x_{1}, x_{2}) = \frac{1}{2} X^{T} A X + X^{T} B + C.$$
  
Градиент функции  
 $\nabla f(x_{1}, x_{2}) = A X + B.$ 

1. Направление спуска – *i*-ый орт пространства  $e^i = (0 \ 0 \dots 0 \ 1 \ 0 \dots 0)^T$ . Шаг метода в направлении спуска (определяемый из условия минимума функции f(X)):

$$h = \frac{\left[e^{i}\right]^{T} e^{i}}{\left[e^{i}\right]^{T} \cdot A e^{i}}$$

- **2.** Следующее приближение к экстремуму рассчитывается по формуле:  $X^{(k+1)} = X^{(k)} h \nabla f(X^{(k)}).$
- 3. Итерационный процесс заканчивается, как только  $R^i < \varepsilon$ .

# Реализация в MS Excel

## Вид рабочего листа с результатом расчета

_		_	-	_	-	_	-	-			-					_
	A	В	C	D	E	F	G	H		J	K	L	M	N	0	P_▲
1	МЕТОДГАУ	ССА-ЗЕЙ	деля													
2				точность	$\varepsilon =$	0,0001										
3																
4	A —	22	6	P	-6,3246	C =	-22									
5	A -	6	6	Б-	18,9737											
6																
7 37(0) 0 0																
8 X <sup>(0)</sup> = 0																
9																
	номер	0	1	2	2	л	5	£	7		0	10	11			
10	итерации	U	1	2	5	4	J	0		0	У	10	11			
11	v	0	0,28748	1,14992	1,22832	1,46353	1,48492	1,54906	1,5549	1,57239	1,57398	1,57875	1,57919			
12	~	0	-0,8624	-3,4498	-3,685	-4,3906	-4,4547	-4,6472	-4,6647	-4,7172	-4,7219	-4,7363	-4,7376			
13	f(X)	-22	-38,529	-68,281	-69,51	-71,723	-71,815	-71,979	-71,986	-71,998	-71,999	-72	-72			
14		-6,3246	-5,1746	-1,7249	-1,4113	-0,4704	-0,3849	-0,1283	-0,105	-0,035	-0,0286	-0,0095	-0,0078			
15	grad J (A)	18,9737	15,5239	5,17464	4,23379	1,41126	1,15467	0,38489	0,31491	0,10497	0,08588	0,02863	0,02342			
16	$\ \operatorname{grad} f(\mathbf{X})\ $	20	16,3636	5,45455	4,46281	1,4876	1,21713	0,40571	0,33194	0,11065	0,09053	0,03018	0,02469			
17	направление	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0			
18	спуска	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1			
19	шаг итераций	0,04545	0,16667	0,04545	0,16667	0,04545	0,16667	0,04545	0,16667	0,04545	0,16667	0,04545	0,16667			
20	Погрешность		16,5289	29,7521	1,22942	2,21296	0,09144	0,1646	0,0068	0,01224	0,00051	0,00091	3,8E-05			
21													итерацио	нный пр	оцесс зако	нчен 🚽
14 4	► ► ЛР5 Мето,	дЗейделя,	(1•1													١

# Вид рабочего листа с формулами

	A	В	С	D	E	F	G	Н	I	J	K			
	номер	0	-B10+1									_		
10	итерации	v												
11	v	(=B7:B8)	{=B11:B12-B19*B14:B15}											
12	~													
13	$f(\mathbf{X})$	{=0,5*MYMHOX(N	<mark>ГУМНОЖ(ТРАНСП(</mark> В11:В1	2);\$B\$4:\$	C\$5);B11:	:В12)+МУ	MHOЖ(I	PAHCII(	B11:B12);	\$E\$4:\$E\$5	i)+\$G\$4}			
14	and f (70)	{=MYMHOX(\$B\$4:	//////////////////////////////////////											
15	grad J (A)													
16	$\ \operatorname{grad} f(\mathbf{X})\ $	=КОРЕНЬ(СУММК	(B(B14:B15))											
17	направление	1	=ЕСЛИ(В17=1;0;1)											
18	спуска	=ЕСЛИ(В17=1;0;1)	=ЕСЛИ(С17=1;0;1)											
19	шаг итераций	(=CYMMIIPOИ3B(	В17:В18;В17:В18)/СУММП	РОИЗВ(В	17:B18;M	УМНОЖ(	\$B\$4:\$C\$	5;B17:B18	3))}					
20	Погрешность		=ABS(C13-B13)											
21			=ЕСЛИ(C20>\$F\$2;"";"итер;	ационный	й процесс	закончен	")					-		
H 4	♦ ► Ы ЛР5 МетодЗейделя А													

# Использование встроенных инструментов MS EXCEL

1. Безусловная оптимизация с использованием надстройки Поиск решения MS Excel: Сервис – Поиск решения:

	A	В	С	D	E	F	G	Н					
1				точность	$\varepsilon =$	0,0001							
2													
3	۸ —	11	3	р_	-6,3246	C =	-22						
4	A -	3	3	Б-	18,9737								
5													
6	v-	0											
7	A-	0											
8													
9	$f(\mathbf{X})$	-22											
10	Поиск реш	иения						x					
11	Истановить целевую зчейку: \$8\$9 🔣 Вылолнить												
12	— Равной:	Сирксина	ячсику. в номертори	19099 0.1	<b>[</b> 7	2	віноле	инь					
13	rabhon.	№ <u>М</u> аксима.	орному значе	SHNRO NO 2	лачению: р	,	Закрь	пь					
14		• минимал	ьному значен	нию									
15	Измен <u>я</u> я	ячейки:											
16	\$B\$6:\$B	\$7			🛂 Пред	поло <u>ж</u> ить							
17	<u>О</u> гранич	ения:					араме	тры					
18					📥 До	бавить							
19						менить							
20							Восс <u>т</u> ано	овить					
21					<u> </u>	цалить	Copes	Ka					
22	22												
23		ПоискРени	ения / 🛃						<b>–</b>				
14.4	<ul> <li>MVIE2</li> </ul>	поискгеш							11				

# Варианты задания

1	$F(x) = 2x_1 - 5x_2 \rightarrow max$	2	$F(x) = -x_1 + 4x_2 \rightarrow max$
	$\left(2x_1 + 3x_2 \ge 6\right)$		$\left( x_{2} \leq 2 \right)$
	$3x_1 - x_2 \ge -1$		$\left\{2x_1 - x_2 \ge -1\right\}$
	$\left  2x_1 - 4x_2 \right  \ge 4$		$2x_1 - 4x_2 \le 4$
3	$F(x) = 3x_1 + 4x_2 \rightarrow max$	4	$F(x) = 21x_1 + 4x_2 \rightarrow max$
	$\left(x_1 + x_2 \le 2\right)$		$\left(x_1 + x_2 \ge 12\right)$
	$-x_1 + 5x_2 \ge 10$		$\left\{2x_1 - x_2 \le -1\right\}$
	$x_1 \ge 2$		$2x_1 - 4x_2 \ge 4$
5	$F(x) = 2x_1 + 3x_2 \rightarrow max$	6	$F(x) = 7x_1 + 3x_2 \rightarrow max$
	$\left(x_1 + x_2 \ge 10\right)$		$3x_1 + 4x_2 \ge 12$
	$\begin{cases} 8x_1 - x_2 \ge -8 \end{cases}$		$ \{ x_1 - x_2 \ge -1 $
	$x_2 \le 2$		$2x_1 - 4x_2 \ge 4$
7	$F(x) = 3x_1 + 2x_2 \rightarrow max$	8	$F(x) = 3x_1 + x_2 \rightarrow max$
	$\left(\mathbf{x}_{1} \ge 1\right)$		$\left(\mathbf{x}_{1} \ge 1\right)$
	$\begin{cases} 8x_1 - 2x_2 \ge -8 \end{cases}$		$\left\{2x_1 + x_2 \ge 8\right\}$
	$x_2 \ge 2$		$2x_1 - x_2 \le 4$
9	$F(x) = 4x_1 + 5x_2 \rightarrow max$	10	$F(x) = 3x_1 - 7x_2 \rightarrow \min$
	$x_2 \ge 5$		$\left(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2 \ge 1\right)$
	$ x_1 - 2x_2 \ge -2 $		$ x_1 - 2x_2 \ge -2 $
	$\left  6\mathbf{x}_1 - 2\mathbf{x}_2 \ge 6 \right $		$3x_1 - x_2 \ge 6$
11	$F(x) = -x_1 - x_2 \rightarrow \min$	12	$F(x) = 6x_1 + 7x_2 \rightarrow max$
	$\left( x_{2} \leq 1 \right)$		$\left(3x_1 + 5x_2 \ge 14\right)$
	$\left\{ \mathbf{x}_{1} - 2\mathbf{x}_{2} \geq 2 \right\}$		$2x_1 - 4x_2 \ge -6$

# **Часть 1. Линейное программирование** Решить задачу линейного программирования

13	$F(x) = 6x_1 + 7x_2 \rightarrow max$	14	$F(x) = -x_1 - x_2 \rightarrow \min$
	$\int 3x_1 + 5x_2 \ge 15$		$\left(2x_1 + 6x_2 \ge 12\right)$
	$ x_1 - 4x_2 \le -4 $		$\left\{ x_1 + x_2 \ge 2 \right\}$
	$3x_1 - 2x_2 \ge 7$		$x_1 \ge 0, x_2 \ge 0$
15	$F(x) = 2x_1 + 5x_2 \rightarrow max$	16	$F(x) = x_1 + 3x_2 \rightarrow max$
	$\int 3x_1 + 5x_2 \ge 0$		$\left(3x_1 + 5x_2 \ge 15\right)$
	$2x_1 - 4x_2 \le -10$		$2x_1 - 4x_2 \le 10$
	$x_1 \ge 0, x_2 \ge 0$		$x_1 \ge 0, x_2 \ge 0$
17	$F(x) = x_1 + 3x_2 \rightarrow max$	18	$F(x) = 4x_1 + 3x_2 \rightarrow max$
	$\int 3x_1 - 8x_2 \le 9$		$\left(3x_1 + 5x_2 \ge 16\right)$
	$ x_1 - 2x_2 \ge -4 $		$\left\{ x_1 - 2x_2 \ge 7 \right\}$
	$x_1 \ge 0, x_2 \ge 0$		$x_1 \ge 0, x_2 \ge 0$
19	$F(x) = x_1 - 9x_2 \rightarrow \min$	20	$F(x) = x_1 + 14x_2 \rightarrow \min$
	$\int 3x_1 + 5x_2 \ge 17$		$\left(\mathbf{x}_{2} \leq 1\right)$
	$2x_1 - 4x_2 \ge -6$		$2x_1 + 3x_2 \ge 13$
	$3x_1 - 8x_2 \le 6$		$\left  \mathbf{x}_{1} - 2\mathbf{x}_{2} \ge 2 \right $

# Часть 2. Транспортная задача

Решить транспортную задачу. Заданы мощности поставщиков ai(i = 1,2,3), емкости потребителей bj ( j= 1,2,3) и матрица стоимостей перевозок единицы продукции от каждого поставщика каждому потребителю. Требуется найти план перевозок, при котором суммарные транспортные затраты будут наименьшими.

1					2					
	b <sub>j</sub>	40	120	170		∖b <sub>.</sub> j	25	40	35	
	a. i					a <sub>.</sub> i				
	90	5	6	8		20	3	6	4	
	65	6	9	10		90	5	9	3	
	75	4	7	5		60	4	8	6	

3		4	
	b <sub>j</sub> 16 20 35		bj 20 12 8
	a. i		a, i
	15 6 7 5		22 7 6 3
	8 5 6 4		12 8 4 2
	20 9 10 6		16 2 3 1
5		6	
	b <sub>j</sub> 19 31 10		bj
	a, i		a <sub>i</sub> 14 20 22
	20 5 8 3		50 3 8 9
	10 2 4 2		18 3 4 5
	12 7 6 3		12 2 7 6
7		8	
	b <sub>j</sub> 20 18 17		b <sub>j</sub> 18 40 12
	30 9 7 4		32 9 8 4
	15 5 3 2		15 8 7 3
	45 10 8 5		7 4 3 2
9		10	
	<sup>b</sup> <sub>j</sub> 17 13 25		b <sub>i</sub> 12 19 9
	a, i		a <sub>i</sub>
	20 8 3 6		18 5 8 2
	15 4 2 5		22 8 9 4
	30 9 4 7		15 6 7 3
11		12	
	25 4 5 9		17 8 4 9
	10 2 3 3		30 6 3 7
	12 4 6 8		15 5 2 4
13	<u> </u>	14	
	b <sub>j</sub> 17 21 8		
	24 5 7 4		15 5 3 7
	16 4 8 3		10 3 2 3
	20 6 9 4		24 6 4 8
		20	

-										
15					16					
	ai h:	10	7	18		b. j	9	31	20	
						$a_{i}$				
	15	6	3	7		20	3	9	8	
	18	4	2	9		14	4	6	7	
	12	5	3	8		12	2	4	5	
17					18	<u> </u>				
	b <sub>j</sub>	20	14	16		b <sub>j</sub>	20	10	30	
	a. i					a <sub>.</sub> i				
	30	5	2	6		35	6	3	7	
	15	2	1	3		15	3	2	4	
	25	4	2	8		20	5	4	8	
19					 20			÷		
	b <sub>j</sub>	21	30	32		b. j	25	19	21	
	a <sub>.</sub>					a <sub>.</sub> i				
	16	5	9	7		40	5	3	6	
	32	4	6	5		17	2	1	2	
	20	3	5	4		23	7	4	8	

**Часть 3. Нелинейное программирование** Решите задачу нелинейного программирования  $1 - f(w) = 2w^2 - w^2 + 4w + 4w - 2ww$ 

1. 
$$f(x) = -3x_1^2 - x_2^2 + 4x_1 + 4x_2 - 2x_1x_2 \rightarrow \max$$
  

$$\begin{cases} 3x_1 + 4x_2 \le 12 \\ x_1 - 2x_2 \le 2 \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0 \end{cases}$$
2.  $f(x) = -3x_1^2 - x_2^2 + 12x_1 + 4x_2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} x_1 + x_2 \le 0 \\ \frac{1}{2}x_1 - \frac{1}{2}x_2 \le -1 \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0 \end{cases}$$

3. 
$$f(x) = -\frac{1}{2}x_{1}^{2} - \frac{1}{2}x_{2}^{2} + x_{1} + 2x_{2} \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} 2x_{1} + 3x_{2} \le 2 \\ x_{1} + 4x_{2} \le 5 \\ x_{1} \ge 0, x_{2} \ge 0 \end{cases}$$
4. 
$$f(x) = 3x_{1} - 2x_{2} - \frac{1}{2}x_{1}^{2} - x_{2}^{2} + x_{1}x_{2} \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} 2x_{1} + 3x_{2} \le 2 \\ x_{1} + 4x_{2} \le 5 \\ x_{1} \ge 0, x_{2} \ge 0 \end{cases}$$
5. 
$$f(x) = 3x_{1} - 2x_{2} - \frac{1}{2}x_{1}^{2} - x_{2}^{2} + x_{1}x_{2} \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} x_{1} \le 3 \\ x_{2} \le 6 \\ x_{1} \ge 0, x_{2} \ge 0 \end{cases}$$
6. 
$$f(x) = -4x_{1} + 8x_{2} - x_{1}^{2} - \frac{3}{2}x_{2}^{2} + 2x_{1}x_{2} \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} x_{1} + x_{2} \le 3 \\ x_{1} - x_{2} \le 1 \\ x_{1} \ge 0, x_{2} \ge 0 \end{cases}$$
7. 
$$f(x) = -4x_{1} + 8x_{2} - x_{1}^{2} - \frac{3}{2}x_{2}^{2} + 2x_{1}x_{2} \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} x_{1} + x_{2} \le 1 \\ x_{1} \ge 0, x_{2} \ge 0 \end{cases}$$
8. 
$$f(x) = -4x_{1} + 8x_{2} - x_{1}^{2} - \frac{3}{2}x_{2}^{2} + 2x_{1}x_{2} \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} 3x_{1} + 5x_{2} \le 15 \\ x_{1} - x_{2} \le 1 \\ x_{1} \ge 0, x_{2} \ge 0 \end{cases}$$

9. 
$$f(x) = 3x_1 - 2x_2 - \frac{1}{2}x_1^2 - x_2^2 + x_1x_2 \rightarrow \max$$
  

$$\begin{cases} -x_1 + 2x_2 \le 2\\ 2x_1 - x_2 \le 2 \end{cases}$$
10.  $f(x) = -x_1 + 6x_2 - x_1^2 - 3x_2^2 + 3x_1x_2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} 4x_1 + 3x_2 \le 12\\ -x_1 + x_2 \le 1 \end{cases}$$
11.  $f(x) = -x_1 + 6x_2 - x_1^2 - 3x_2^2 + 3x_1x_2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} x_1 + x_2 \le 3\\ -2x_1 + x_2 \le 2 \end{cases}$$
12.  $f(x) = -x_1 + 6x_2 - x_1^2 - 3x_2^2 + 3x_1x_2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} x_1 - x_2 \le 0 \end{cases}$$
13.  $f(x) = 6x_2 - x_1^2 - \frac{3}{2}x_2^2 + 2x_1x_2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} 3x_1 + 4x_2 \le 12 \end{cases}$$

$$\begin{cases} -x_1 + x_2 \le 12 \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0 \end{cases}$$

14. 
$$f(x) = 6x_2 - x_1^2 - \frac{3}{2}x_2^2 + 2x_1x_2 \rightarrow \max$$
  

$$\begin{cases}
-x_1 + 2x_2 \le 2 \\
x_1 \le 4 \\
x_1 \ge 0, x_2 \ge 0
\end{cases}$$

15. 
$$f(x) = 6x_2 - x_1^2 - \frac{3}{2}x_2^2 + 2x_1x_2 \rightarrow \max$$
  

$$\begin{cases} 3x_1 + 4x_2 \le 12 \\ -x_1 - 2x_2 \le -2 \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0 \end{cases}$$
16.  $f(x) = 4x_1 + 4x_2 - 3x_1^2 - x_2^2 + 2x_1x_2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} 3x_1 + 6x_2 \le 18 \\ -x_1 + x_2 \le 12 \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0 \end{cases}$$
17.  $f(x) = 8x_1 + 12x_2 - x_1^2 - \frac{3}{2}x_2^2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} -x_1 + 2x_2 \le 2 \\ x_1 \le 6 \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0 \end{cases}$$
18.  $f(x) = 8x_1 + 12x_2 - x_1^2 - \frac{3}{2}x_2^2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} -3x_1 + 2x_2 \le 0 \\ 4x_1 + 3x_2 \le 12 \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0 \end{cases}$$
19.  $f(x) = 3x_1 - 2x_2 - \frac{1}{2}x_1^2 - x_2^2 + x_1x_2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} -2x_1 - x_2 \le -2 \\ 2x_1 + 3x_2 \le 6 \\ x_1 \ge 0, x_2 \ge 0 \end{cases}$$
20.  $f(x) = 6x_1 + 4x_2 - x_1^2 - \frac{1}{2}x_2^2 - x_1x_2 \rightarrow \max$   

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 \le 2 \\ x_1 \ge 0 \\ x_2 \ge 0 \end{cases}$$

$$\left|-2x_1 + x_2 \le 0\right|$$
$$x_1 \ge 0, x_2 \ge 0$$

# Часть 4. Градиентные методы

Найти экстремум функции, используя метод градиентного, наискорейшего градиентного и наискорейшего покоординатного спуска, сравнить результаты

1.  $f(\mathbf{x}) = 7x_1^2 + 2x_1x_2 + 5x_2^2 + x_1 - 10x_2 \rightarrow \min$ 2.  $f(\mathbf{x}) = 3x_1^2 - 3x_1x_2 + 4x_2^2 - 2x_1 + x_2 \rightarrow \min$ 3.  $f(\mathbf{x}) = x_1^2 + 2x_2^2 + e^{x_1^2 + x_2^2} - x_1 + x_2 \rightarrow \min$ 4.  $f(\mathbf{x}) = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + 1} + \frac{1}{2}x_1 - \frac{1}{2}x_2 \rightarrow \min$ 5.  $f(\mathbf{x}) = x_1^2 + 4x_1x_2 + 13x_1^2 + 5x_2 \rightarrow \min$ 6.  $f(x) = 5x_1^2 - 4x_1x_2 + 5x_2^2 - x_1 - x_2 \rightarrow \min$ 7.  $f(x) = x_1^4 + 2x_2^4 + x_1^2 x_2^2 + 2x_1 + x_2 \rightarrow \min$ 8.  $f(x) = x_1^2 + 3x_2^2 + \cos(x_1 + x_2) \rightarrow \min(x_1 + x_2)$ 9.  $f(\mathbf{x}) = \sqrt{1 + 2x_1^2 + x_2^2} + e^{x_1^2 + 2x_2^2} - x_1 - x_2 \rightarrow \min$ 10.  $f(\mathbf{x}) = x_1 + 5x_2 + e^{x_1^2 + x_2^2} \rightarrow \min$ 11.  $f(\mathbf{x}) = 4x_1^2 + 4x_1x_2 + 6x_2^2 - 17x_1 \rightarrow \min$ 12.  $f(\mathbf{x}) = 2x_1^2 - 2x_1x_2 + 3x_2^2 + x_1 - 3x_2 \rightarrow \min$ 13.  $f(x) = 10x_1^2 + 3x_1x_2 + x_2^2 + 10x_2 \rightarrow \min$ 14.  $f(x) = x_1^2 - 2x_1x_2 + 6x_1^2 + x_1 - x_2 \rightarrow \min$ 15.  $f(\mathbf{x}) = x_1^4 + x_2^4 + \sqrt{2 + x_1^2 + x_2^2} - 2x_1 + 3x_2 \rightarrow \min$ 16.  $f(\mathbf{x}) = 2x_1^2 + 3x_2^2 - 2\sin\left(\frac{x_1 - x_2}{2}\right) + x_2 \rightarrow \min$ 17.  $f(x) = \ln(1 + 3x_1^2 + 5x_2^2 + \cos(x_1 - x_2)) \rightarrow \min(x_1 - x_2)$ 18.  $f(\mathbf{x}) = x_1^2 + e^{x_1^2 + x_2^2} + 4x_1 + 3x_2 \rightarrow \min$ 19.  $f(x) = x_1 + 2x_2 + 4\sqrt{1 + x_1^2 + x_2^2} \rightarrow \min$ 

20. 
$$f(\mathbf{x}) = 2x_1 - 5x_2 + e^{x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2} \rightarrow \min$$

## Часть 5. Решение задачи оптимизации

Постройте математическую модель задачи и решите ее с помощью MS Excel.

Задача 1

На швейной фабрике для изготовления четырёх видов изделий может быть использована ткань трёх артикулов. Нормы расхода тканей всех артикулов на пошив одного изделия приведены в таблице. В ней так же указаны имеющиеся в распоряжении фабрики общее количество тканей каждого артикула и цена изделия данного вида. Определить, сколько изделий каждого вида должна произвести фабрика, чтобы стоимость изготовленной продукции была максимальной. Сколько ткани каждого из артикулов может сэкономить фабрика не теряя прибыли? Насколько минимально нужно поднять цену на четвертое изделие, чтобы это увеличило прибыль? Что произойдет с прибылью, если фабрике будет необходимо выпускать изделие 3 в количестве не меньше 5 штук?

	Норма рас	схода ткани	Общее количество		
	1	2	3	4	ткани
Ι	1	-	2	1	180
II	-	1	3	2	210
III	4	2	-	4	800
Цена одного изделия (руб.)	9±2	6	4±3	7	

Задача 2

Предприятие выпускает четыре вида продукции и использует три типа основного оборудования: токарное, фрезерное и шлифовальное. Затраты времени на изготовление единицы продукции для каждого из типов оборудования приведены в таблице. В ней же указаны общий фонд рабочего времени каждого из типов оборудования, а также прибыль от реализации одного изделия данного вида. Определить такой объем выпуска каждого из изделий, при котором общая прибыль от их реализации является максимальной. Что произойдет с общей прибылью, если прибыль от продажи продукции вида 4 вырастет втрое? Как изменится общая прибыль, если предприятию будет необходимо выпускать не меньше 1 единиц продукции 3? Если увеличить время использования фрезерных станков на 80 станко-часов, то можно ли будет уменьшить время использования других станков?

	Затрат	ы времен	Общий фонд		
Тип оборудования	еди	ницу про	рабочего времени		
	1	2	3	4	(станко-ч)
Токарное	2	1	1	3	300
Фрезерное	1	-	2	1	70
Шлифовальное	1	2	1	-	340
Прибыль от реализации	8	3	2±1	1	
единицы продукции (руб.)	0	5		1	

Задача З

Для перевозок груза на трёх линиях могут быть использованы суда трёх типов. Производительность судов при использовании их на различных линиях характеризуются данными, приведёнными в таблице. В ней же указаны общее время, в течение которого суда каждого типа находятся в эксплуатации, и минимально необходимые объёмы перевозок на каждой линии. Определить, какие суда, на какой линии и в течение какого времени следует использовать, чтобы обеспечить максимальную загрузку судов с учётом возможного времени их эксплуатации. Как изменится общий объем перевозок, если производительность судов вида III на третьей линии возрастет вдвое, а на второй — уменьшится до 8 млн. тонномиль в сутки? Возможно ли в этом случае выполнить заданный объем перевозок? На какой линии выгоднее всего использовать суда вида I?

	Прои	Общее		
Тип сулна	(млн. тон	время		
	1	2	3	эксплуатаци
	1	2	5	и судов
Ι	8	14	11	300
II	6	15	13	300
III	12	12	4	300
Заданный объём				
перевозок	3000	5400	3300	
(млн. Тонно-миль)				

Задача 4

Компания "Bermuda Paint" специализируется на производстве технических лаков. Представленная ниже таблица содержит информацию о ценах продажи и соответствующих издержках производства единицы полировочного и матового лаков.

Лак	Цена продажи	Издержки
	1 галлона, ф. ст.	производства
		1 галлона, ф. ст
Матовый	13,0	9,0
Полировочный	16,0	10,0

Для производства 1 галлона матового лака необходимо затратить 6 мин. трудозатрат, а для производства одного галлона полировочного лака — 12 мин. Резерв фонда рабочего времени составляет 400 чел.-ч. в день. Размер ежедневного запаса необходимой химической смеси равен 100 унциям, тогда как ее расход на один галлон матового и полировочного лаков составляет 0,05 и 0,02 унции соответственно. Технологические возможности завода позволяют выпускать не более 3000 галлонов лака в день.

В соответствии с соглашением с основным оптовым покупателем компания должна поставлять ему 5000 галлонов матового лака и 2500 галлонов полировочного лака за каждую рабочую неделю (состоящую из 5 дней). Кроме того, существует профсоюзное соглашение, в котором оговаривается минимальный объем производства в день, равный 2000 галлонов. Администрации данной компании необходимо определить ежедневные объемы производства каждого вида лаков, которые позволяют получать максимальный общий доход.

Требуется:

a) Определить ежедневный оптимальный план производства и соответствующую ему величину дохода.

б) Для исходной задачи (не учитывающей сверхурочные работы) определить промежуток изменений показателя единичного дохода за 1 галлон полировочного лака, в котором исходное оптимальное решение остается прежним.

Задача 5

Найти решение, состоящее в определении плана изготовления изделий А, В и С, обеспечивающего максимальный их выпуск, в стоимости выраженной с учётом ограничений на возможное использование сырья трёх видов. Нормы расхода сырья каждого вида на одно изделие, цена одного изделия соответствующего вида, а также имеющегося сырья, приведены в таблице. Можно ли сэкономить сырье не уменьшая общей прибыли? Что произойдет с прибылью, если перед предприятием поставлена задача выпустить не менее пяти изделий вида А?

	Нормы затрат	Общее		
Вид сырья	А		С	количество
	1	В	C	сырья (кг)
Ι	18	15	12	360
II	6	4	8	192
III	5	3	3	180
Цена одного изделия	9+1	10+2	16	_
(руб.)	· · · · ·	10-2	10	

Задача 6

Полиграфическая компания выпускает рекламные издания LinksLetter и Ragged Edge, которые покупатели могут брать в местных магазинах и ресторанах Компания получает доход, продавая место для размещения рекламы в своих изданиях. Стоимость LinksLetter составляет \$50 за тысячу экземпляров, а стоимость Ragged Edge — \$100 за тысячу экземпляров. Чтобы напечатать тысячу экземпляров LinksLetter требуется один час, а печать тысячи экземпляров Ragged Edge занимает всего полчаса. На следующей неделе ресурс времени печати составит 120 ч. Обе рекламные газеты складываются фальцевальной машиной, ресурс рабочего времени которой составляет 200 ч в неделю, причем она складывает обе газеты с одинаковой скоростью 1000 экземпляров в час. Компания хочет полностью использовать время печатного станка, минимизировав при этом затраты на производство печатной продукции. Определите оптимальный производственный план и его минимальную стоимость.

Предположим, что цели менеджера полиграфической компании изменились. Теперь он решил максимизировать получаемую от публикаций прибыль. Он определил, что прибыль от тысячи экземпляров LinksLetter составляет \$25, а от тысячи экземпляров Ragged Edge — \$45. Необходимо напечатать не менее 60000 экземпляров LinksLetter и не менее 30000 экземпляров Ragged Edge. Ограничения на ресурс рабочего времени печатного станка и фальцевальной машины остаются прежними. Каким будет оптимальный производственный план? Какие ограничения являются связывающими?

Задача 7

Завод может производить пять различных продуктов в произвольном соотношении. В выпуске каждого продукта принимают участие три станка, как показано в таблице. Все цифры даны в минутах на фунт продукта.

29

	Время	работы станка, мин/фун	łT
Продукт	1	2	3
А	12	8	5
В	7	9	10
С	8	4	7
D	10	0	3
Е	7	11	2

Ресурс рабочего времени каждого станка составляет 128 ч в неделю. Все продукты конкурентоспособны и все их произведенное количество может быть продано по цене \$5, \$4, \$5, \$4 и \$4 за фунт продукта A, B, C, D и E соответственно. Переменные затраты на зарплату составляют \$4 в час для станков 1 и 2 и \$3 в час для станка 3. Стоимость материалов, затраченных на выпуск каждого фунта продуктов A и C, составляет \$2, а продуктов B, D и E — \$1. Руководство хочет максимизировать прибыль компании. Сколько часов отработает каждый станок, и в каких единицах измеряются теневые цены для ограничений, задающих ресурс рабочего времени для станков? Какую цену фирма может позволить себе заплатить за получение дополнительного часа рабочего времени станка 2? На сколько может увеличиться цена продажи продукта A, прежде чем изменится оптимальный производственный план?

Задача 8

На ткацкой фабрике для изготовления трёх артикулов ткани используются станки двух типов, пряжа и красители. В таблице указаны производительность станка каждого типа, нормы расхода пряжи и красителей, цена 1 метра ткани данного артикула, а также общий фонд рабочего времени станков каждого типа, имеющихся в распоряжении фабрики, фонды пряжи и красителей и ограничения на возможный выпуск тканей данного артикула.

	Нормы затра	Общее		
Ресурсы	1	2	3	количество
		5	ресурсов	

Производительность				
станков (станко-ч):				
I типа	0,02	-	0,04	200
II типа	0,04	0,03	0,01	500
Пряжа (кг)	1,0	1,5	2,0	15000
Красители (кг)	0,03	0,02	0,025	450
Цена 1м ткани (руб.)	5	8	8	-
Выпуск ткани (м):				
Минимальный	1000	2000	2500	-
Максимальный	2000	9000	4000	-

Составить такой план изготовления тканей, согласно которому будет произведено возможное количество тканей данного артикула, а общая стоимость всех тканей максимальна. Можно ли будет при этом сэкономить ресурсы пряжи и красителей? Будут ли полностью загружены станки?

Задача 9

Машиностроительное предприятие для изготовления четырёх видов продукции использует токарное, фрезерное, сверлильное, расточное и шлифовальное оборудование, а также комплектующие изделия.

Кроме того, сборка изделий требует выполнения определённых сборочноналадочных работ. Нормы затрат всех видов на изготовление каждого из изделий приведены в таблице. В этой же таблице указаны наличный фонд каждого из ресурсов, прибыль от реализации единицы продукции данного вида, а также ограничения на возможный выпуск продукции 2-го и 3-го вида.

Найти план выпуска продукции, при котором прибыль от её реализации является максимальной.

	Нормь	и затрат	на	ИЗГОТ	овление	Общий
Ресурсы	одного изделия					объём
	1	2		3	4	ресурсов

Производительность оборудования					
(человек-ч):					
Токарного	550	-	620	-	64270
Фрезерного	40	30	20	20	4800
Сверлильного	86	110	150	52	22360
Расточного	160	92	158	128	26240
Шлифовального	-	158	30	50	7900
Комплектующие изделия (шт)	3	4	3	3	520
Сборочно-наладочные работы	4,5	4,5	4,5	4,5	720
(человек-ч)					
Прибыль от реализации одного					
изделия (руб.)	315	278	573	370	-
Выпуск (шт.):					
Минимальный	-	40	-	-	-
Максимальный	-	-	120	-	-

Найти план выпуска продукции, при котором прибыль от ее реализации является максимальной. Можно ли будет при этом сэкономить комплектующие изделия? Будет ли полностью загружено оборудование?

Задача 10

Для поддержания нормальной жизнедеятельности человеку необходимо потреблять не менее 118 г белков, 56 г жиров, 500 г углеводов, 8 г минеральных солей. Количество питательных веществ, содержащихся в 1 кг каждого вида потребляемых продуктов, а также цена 1 кг каждого из этих продуктов приведены в следующей таблице:

	Содержание (г) питательных веществ в 1 кг продуктов							
Питательные вещества	Мяс	рыба	молоко	Масло	CLID	крупа	карто-	
	0	рыоа	MOJOKO	Widesio	Сыр	крупа	фель	
Белки	180	190	30	10	260	130	21	
Жиры	20	3	40	865	310	30	2	
Углеводы	-	-	50	6	20	650	200	
Минеральные соли	9	10	7	12	60	20	10	
Цена 1 кг продуктов	1.8	1.0	0.28	3.4	29	0.5	0.1	
(руб.)	1,0	1,0	0,20	5,4	2,9	0,0	0,1	

Составить дневной рацион, содержащий не менее минимальной суточной нормы потребности человека в необходимых питательных веществах при минимальной общей стоимости потребляемых продуктов.

Задача 11

Для перевозок трёх видов продукции предприятие использует два типа технологического оборудования и два вида сырья. Нормы затрат сырья и времени на изготовление одного изделия каждого вида приведены в таблице. В ней же указаны общий фонд рабочего времени каждой из групп технологического оборудования, объёмы имеющегося сырья каждого вида, а также цена одного изделия данного вида и ограничения на возможный выпуск каждого из изделий.

	Нормы зат	рат на одно	изделие	Общее
Ресурсы	вида			количество
	1	2	3	ресурсов
Производительность				
оборудования (норм-ч):				
I типа	2	-	4	200
II типа	4	3	1	500
Сырьё (кг):				
1-го вида	10	15	20	1495
2-го вида	30	20	25	4500
Цена одного изделия (руб.)	10	15	20	-
Выпуск (шт.):				
Минимальный	10	20	25	-
Максимальный	20	40	100	-

Составить такой план производства продукции, согласно которому будет изготовлено необходимое количество изделий каждого вида, а общая стоимость всей изготовляемой продукции максимальна. Можно ли будет при этом получить экономию сырья? Будет ли полностью загружено оборудование? Что произойдет с величиной прибыли, если цену на изделие 1 увеличить на 20%?

Задача 12

При производстве четырёх видов кабеля выполняется пять групп технологических операций. Нормы затрат на 1 км кабеля данного вида на каждой из групп операции,

прибыль от реализации 1 км каждого вида кабеля, а также общий фонд рабочего времени, в течение которого могут выполняться эти операции, указаны в таблице.

	Нормы зат	рат времени	(ч) на обр	работку 1	Общий фонд
Технологическая операция	км кабеля н	км кабеля вида			рабочего
	1	2	3	4	времени (ч)
Волочение	1,2	1,8	1,6	2,4	7200
Наложение изоляции	1,0	0,4	0,8	0,7	5600
Скручивание элементов в					11176
кабель	6,4	5,6	6,0	8,0	11170
Освинцевание	3,0	-	1,8	2,4	3600
Испытание и контроль	2,1	1,5	0,8	3,0	4200
Прибыль от реализации 1 км кабеля	1,2	0,8	1,0	1,3	-

Определить такой план выпуска кабеля, при котором общая прибыль от реализации изготовляемой продукции является максимальной. Кабель какого вида производить выгоднее всего?

## Задача 13

На мебельной фабрике изготовляется пять видов продукции: столы, шкафы, диваны-кровати, кресла-кровати и тахты. Нормы затрат труда, а также древесины и ткани на производство единицы продукции данного вида приведены в таблице.

	Норма ј	Общее				
Ресурсы	стол	шкаф	диван- кровать	кресло- кровать	тахта	количество ресурсов
Трудозатраты (человека-ч)	4	8	12	9	10	3456
Древесина (м <sup>3</sup> )	0,4	0,6	0,3	0,2	0,3	432
Ткань (м)	-	-	6	4	5	2400
Прибыль от реализации одного изделия (руб.)	8	10	16	14	12	_

Выпуск (шт.):						
Минимальный	120	90	20	40	30	-
Максимальный	480	560	180	160	120	

В этой же таблице указана прибыль от реализации одного изделия каждого вида, приведено общее количество ресурсов данного вида, имеющееся в распоряжении фабрики, а также указано (на основе изучения спроса), в пределах каких объёмов может изготовляться каждый вид продукции.

Определить план производства продукции мебельной фабрикой, согласно которому прибыль от её реализации является максимальной. Можно ли при этом будет сэкономить древесину и ткань?

Задача 14

Из четырех видов сырья необходимо составить смесь, в состав которой должно входить не менее 26 ед. химического вещества А, 30 ед. – вещества В и 24 ед. – вещества С. Количество единиц химического вещества, содержащегося в 1 кг сырья каждого вида, указано в таблице. В ней же приведена цена 1 кг сырья каждого вида.

Составить смесь, содержащую не менее необходимого количества данного вида и имеющую минимальную стоимость.

Количество единиц вещества, содержащегося в 1 кг сырья					
вида					
1	2	3	4		
1	1	-	4		
2	-	3	5		
1	2	4	6		
5	6	7	8		
	Количество ед вида 1 1 2 1 5	Количество единиц вещества, вида       1     2       1     1       2     -       1     2       5     6	Количество единиц вещества, содержащегося вида       1     2     3       1     1     -       2     -     3       1     2     4       5     6     7		

## Задача 15

Для производства двух видов изделий A и B используется токарное, фрезерное и шлифовальное оборудование. Нормы затрат времени для каждого из типов оборудования на одно изделие данного вида приведены в таблице. В ней же указан общий фонд рабочего времени каждого из типов оборудования, а также прибыль от реализации одного изделия.

Тип оборудования	Затраты времени (станко-часов) на обработку одного изделия	Общий фонд полезного рабочего времени
------------------	---	--

	Α	В	
Фрезерное	10	8	168
Токарное	5	10	180
Шлифовальное	6	12	144
Прибыль от реализации одного изделия (руб.)	14	18	

Найти план выпуска изделий вида А и В, обеспечивающий максимальную прибыль от их реализации.

#### Задача 16

На звероферме могут выращиваться черно-бурые лисицы и песцы. Для обеспечения нормальных условий их выращивания используется три вида кормов. Количество корма каждого вида, которое должны ежедневно получать лисицы и песцы, приведено в таблице. В ней же указаны общее количество корма каждого вида, которое может быть использовано зверофермой, и прибыль от реализации одной шкурки лисицы и песца.

Найти оптимальное соотношение количества кормов и численности поголовья лис и песцов.

Вид корма	Количество едини ежедневно должнь	Общее количество корма	
	A	В	
Вид 1	2	3	180
Вид 2	4	1	240
Вид 3	6	7	426
Прибыль от реализации одной шкурки (руб.)	16	12	

#### Задача 17

Для изготовления различных изделий A, B и C предприятие использует три различных видов сырья. Нормы расхода сырья на производство одного изделия каждого вида, цена одного изделия A, B и C, а также общее количество сырья каждого вида, которое может быть использовано предприятием, приведены в таблице:

Вид сырья	Норма затрат сырья (кг) на одно изделие			Общее количество сырья (кг)
	A	В	С	
Вид 1	18	15	12	360
Вид 2	6	4	8	192
Вид 3	5	3	3	180
Цена одного изделия (руб.)	9	10	16	

Изделия А, В и С могут производится в любых соотношениях (сбыт обеспечен), но производство ограничено выделенным предприятию сырьем каждого вида.

Составить план производства изделий, при котором общая стоимость всей произведенной предприятием продукции является максимальной.

Задача 18

На швейной фабрике для изготовления четырех видов изделий может быть использована ткань трех артикулов. Нормы расхода тканей всех артикулов на пошив одного изделия приведены в таблице. В ней же указаны имеющиеся в распоряжении фабрики общее количество тканей каждого артикула и цена одного изделия данного вида. Определить, сколько изделий каждого вида должна произвести фабрика, чтобы стоимость изготовленной продукции была максимальной.

Артикул ткани	Норма расхода ткани (м) на одно изделие вида				Общее количество ткани (м)
	Вид 1	Вид 2	Вид 3	Вид 4	
Артикул 1	1	-	2	1	180
Артикул 2	-	1	3	2	210
Артикул 3	4	2	-	4	800
Цена одного изделия (руб.)	9	6	4	7	

Задача 19

Фабрика "GRM pie" выпускает два вида каш для завтрака — "Crunchy" и "Chewy". Используемые для производства обоих продуктов ингредиенты в основном одинаковы и, как правило, не являются дефицитными. Основным ограничением, накладываемым на объем выпуска, является наличие фонда рабочего времени в каждом из трех цехов фабрики.

Управляющему производством Джою Дисону необходимо разработать план производства на месяц. В приведенной ниже таблице указаны общий фонд рабочего времени и число человеко-часов, требуемое для производства 1 т продукта.

Цех	Необходимый фонд рабочего времени, челч/г		Общий фонд рабочего времени, челч. в месяц
	"Crunchy"	"Chewy"	
А. Производство В. Добавка приправ С. Упаковка	10 3 2	4 2 5	1000 360 600

Доход от производства 1 т "Crunchy" составляет 150 ф. ст., а от производства "Chewy" — 75 ф. ст. На настоящий момент нет никаких ограничений на возможные объемы продаж. Имеется возможность продать всю произведенную продукцию.

Требуется: сформулировать модель линейного программирования, максимизирующую общий доход фабрики за месяц и реализовать решение этой модели.

#### Задача 20

Нефтяная компания "РТ" для улучшения эксплуатационных качеств и снижения точки замораживания дизельного топлива, которое она производит, добавляет в него определенные химикаты. В каждом бензобаке объемом 1000 л должно содержаться не менее 40 мг химической добавки X, не менее 14 мг химической добавки Y и не менее 18 мг химической добавки Z. Необходимые химические добавки в форме готовых смесей поставляют "РТ" две химические компании A и B. В нижеследующей таблице приведено содержание химических добавок в каждом продукте, поставляемом указанными компаниями.

Продукт	Химические добавки, мг/л		
	X	У	Z
A B	4 5	2	3 1

Стоимость продукта А — 1,50 ф. ст. за 1 л, а продукта В — 3,00 ф. ст. за 1 л.

Требуется: найти ассортиментный набор продуктов А и В, минимизирующий общую стоимость добавленных в топливо химикатов.

# Лабораторная работа №4

## Тема: одномерная оптимизация

Цель работы: получение практических навыков оптимизации.

Задание: постройте согласно варианту программу, которая позволяет решать задачу одномерной оптимизации (для написания программы можно использовать любой язык программирования высокого уровня). Интервал неопределенности найти с помощью эвристического алгоритма Свенна (на этом интервале функция должна быть унимодальной). Программа должна выводить график функции на выбранном интервале.

Отчет по лабораторной работе должен содержать:

- 1. Фамилию и номер группы учащегося, задание
- 2. Описание поиска интервала
- 3. Результат выполнения программы.
- 4. Код программы.

## Основные теоретические сведения

Оптимизация функции одной переменной - наиболее простой тип оптимизационных задач. В методах одномерной оптимизации вместо X=R рассматривается отрезок X=[a,b], содержащей искомое решение Xmin. Такой отрезок называется отрезком неопределенности, или отрезком локализации. Целевая функция f(x) является унимодальной.

Функция f(x) называется унимодальной на X=[a,b], если существует единственная точка Xmin, в которой функция достигает минимума, причем слева от точки функция строго убывает, а справа строго возрастает.

# **Метод установления границ начального отрезка локализации минимума (а**лгоритм Свенна).

Шаг 1. Выбрать произвольную начальную точку 🕬 и 🛽 – начальный положительный шаг.

Шаг 2. Вычислить  $f(x^{(0)}), f(x^{(0)} + \Delta)$ 

Шаг 3. Сравнить  $f(k^{(0)}), f(k^{(0)} + \Delta)$ :

а) если  $f^{(x^{(0)}) > f(x^{(0)} + \Delta)}$  то, согласно предположению об унимодальности функции, точка минимума должна лежать правее, чем точка  $x^{(0)}$ . Положить  $a = x^{(0)}$ ,  $x^{(i)} = x^{(0)} + \Delta f(x^{(i)}) = f(x^{(0)} + \Delta)$ , k=2 и перейти на шаг 5.

б) если  $f(x^{(0)}) \leq f(x^{(0)} + \Delta)$ , то вычислить  $f(x^{(0)} - \Delta)$ .

Шаг 4. Сравнить  $f(x^{(0)} - \Delta)$ ,  $f(x^{(0)})$ :

а) если  $f(x^{(0)} - \Delta) \ge f(x^{(0)})$ , то точка минимума лежит между точками  $x^{(0)} - \Delta$  и  $x^{(0)} + \Delta$ , которые и

образуют границы начального отрезка локализации минимума. Положить «=x<sup>(0)</sup>-Δ, b=x<sup>(0)</sup>+Δ и завершить поиск.

б) если  $f(x^{(0)} - \Delta) < f(x^{(0)})$  то, согласно предположению об унимодальности функции, точка минимума должна лежать левее, чем точка  $x^{(0)}$ . Положить  $b = x^{(0)}, x^{(1)} = x^{(0)} - \Delta$ ,  $f(x^{(1)}) = f(x^{(0)} - \Delta), \Delta = -\Delta$ , k=2 и перейти на шаг 5.

Шаг 5. Вычислить  $x^{(k)} = x^{(0)} + 2^{k-1} \cdot \Delta_k f(x^{(k)})$ .

Шаг 6. Сравнить  $f(x^{(k)}), f(x^{(k-1)})$ :

a) если  $f(x^{(k-1)}) \le f(x^{(k)})$ , то при  $\Delta > 0$  положить  $b = x^{(k)}$  при  $\Delta < 0$  положить  $a = x^{(k)}$  и завершить поиск. б) если  $f(x^{(k-1)}) > f(x^{(k)})$ , то при  $\Delta > 0$  положить  $a = x^{(k-1)}$  при  $\Delta < 0$  положить  $b = x^{(k-1)}$  и положить k = k+1 и перейти на шаг 5.

Для поиска точки Xmin с заданной точностью є используют различные методы:

## 1) метод дихотомии



2) метод деления интервала пополам



3) метод золотого сечения



4) метод Фибоначчи



# Варианты заданий

Вариант	Метод	Функция
1	Метод дихотомии	$f(x) = 2x^2 + \frac{16}{x}$
2	Метод деления интервала пополам	$f(x) = \frac{127}{4}x^2 - \frac{61}{4}x + 2$
3	Метод золотого сечения	$f(x) = 2x^2 - 12x$
4	Метод Фибоначчи	$f(x) = (500 - 2x)^2$
5	Метод дихотомии	$f(x) = 2x^3 - (x-2) \cdot x$
6	Метод деления интервала пополам	$f(x) = \frac{215}{4}x^3 - \frac{1}{2}x + 4 \cdot  3 + x - 2^x $
7	Метод золотого сечения	$f(x) = 2x^3 - (x-2) \cdot x$
8	Метод Фибоначчи	$f(x) = \frac{127}{4}  x - 1 ^2 - \frac{34}{4}  x - 0, 4  + 2$
9	Метод дихотомии	$f(x) = 2x^2 - 12x$
10	Метод деления интервала пополам	$f(x) = 67x^3 - (x-4) \cdot x$
11	Метод золотого сечения	$f(x) = \frac{127}{4}x^2 - \frac{61}{4}\lfloor x - 0,3 \rfloor + 2$
12	Метод Фибоначчи	$f(x) = 2\lfloor x - 0, 7 \rfloor^2 + \frac{16}{x}$
13	Метод дихотомии	$f(x) = (50 - 13x)^2$
14	Метод деления интервала пополам	$f(x) = \frac{25}{8}x^2 - \frac{1}{3}x + 4 \cdot  x - 110 $
15	Метод золотого сечения	$f(x) = 6x^3 - (x-2) \cdot x$
16	Метод Фибоначчи	$f(x) = 45x^3 - (x-2) \cdot x$
17	Метод дихотомии	$f(x) = \frac{215}{4}x^3 - \frac{1}{2}x + 4 \cdot  x $
18	Метод деления интервала пополам	$f(x) = (50 + x^2 - 2x)^2$
19	Метод золотого сечения	$f(x) = 2\left[x - 0,3\right]^2 + \frac{16}{x}$
20	Метод Фибоначчи	$f(x) = (500 - 2x)^2$