

УДК 004.9:631

## ИСПОЛЬЗОВАНИЕ ИНФОРМАЦИОННЫХ ТЕХНОЛОГИЙ И МАТЕМАТИЧЕСКИХ ПАКЕТОВ В РЕШЕНИИ ЗАДАЧ ОПТИМИЗАЦИИ СЕЛЬСКОХОЗЯЙСТВЕННОГО ПРОИЗВОДСТВА

**Борис Игнатьевич Смагин**

доктор экономических наук, профессор

bismagin2023@mail.ru

**Николай Алексеевич Барков**

магистрант

barkov-92@bk.ru

Мичуринский государственный аграрный университет

г. Мичуринск, Россия

**Аннотация.** В процессе управления сельскохозяйственным предприятием, как правило, имеется цель, состоящая в нахождении оптимальных параметров, доставляющих экстремальное (максимальное или минимальное) значение некоторому критерию. Тем самым возникает задача линейного программирования, состоящая в нахождении экстремума линейной функции при наличии линейных ограничений. Данные задачи решаются с помощью использования информационных технологий при наличии специализированных математических пакетов, которые рассмотрены в данной статье.

**Ключевые слова:** агропромышленный комплекс, информационные технологии, оптимизация, оптимальные параметры, управление.

Управление предприятием всегда подчинено некоторой цели, поэтому всегда можно говорить об управлении, оптимальном в известном смысле, например цель: максимизация прибыли за заданный период времени, снижение издержек производства и т.д. Управление предприятием представляет собой совокупность воздействий, призванных обеспечить эффективное с точки зрения заданных целей протекание производственного процесса.

Для решения оптимизационных задач в сельскохозяйственном производстве, как правило, используют модели линейного программирования. Сюда входят модели оптимизации структуры посевных площадей, оптимизации кормовых рационов, структуры стада, оптимизации кормопроизводства, овощеводства, садоводства и т.д. Особое место среди них занимает модель оптимизации отраслевой структуры, которая оценивает оптимальные параметры всех отраслей, входящих в сельскохозяйственную организацию.

Рассмотрим основные математические пакеты и алгоритмические языки, в которых реализован алгоритм решения задачи линейного программирования.

Для решения задач линейного программирования в Octave существует функция:

$[xopt, fmin, status, extra] = glpk(c,a,b, lb, ub, ctype, vartype, sense, param)$  [1, б].

Здесь:

$c$  – вектор-столбец, включающий в себя коэффициенты при неизвестных функции цели, размерность вектора  $c$  равна количеству неизвестных  $n$  в задаче линейного программирования;

$a$  – матрица при неизвестных из левой части системы ограничений, количество строк матрицы равно количеству ограничений  $m$ , а количество столбцов совпадает с количеством неизвестных  $n$ ;

$b$  – вектор-столбец содержит свободные члены системы ограничений, размерность вектора равна количеству ограничений  $m$ ;

$lb$  – вектор-столбец размерности  $n$ , содержащий верхнюю систему ограничений ( $x > lb$ ), по умолчанию  $lb$  – вектор столбец, состоящий из нулей;

$ub$  – вектор-столбец размерности  $n$ , содержащий нижнюю систему ограничений ( $x < ub$ ), по умолчанию верхняя система ограничений отсутствует, подразумевается, что все значения вектора  $ub$  равны  $+\infty$ ;

$ctype$  – массив символов размерности  $n$ , определяющий тип ограничения;

$vartype$  – массив символов размерности  $n$ , который определяет тип переменной  $x_i$  "C" – вещественная переменная, "I" – целочисленная переменная;  $sense$  – значение, определяющее тип задачи оптимизации:

1 – задача минимизации, -1 – задача максимизации;

$param$  – структура, определяющая параметры оптимизационных алгоритмов, при обращении к функции  $glpk$ .

Для решения задачи в Scilab используют функцию  $karmarkar$  [5]. Один из вариантов этой функции:

```
[xopt,fopt,exitflag,iter,yopt] =  
karmarkar(Aeq,beq,c,x0,rtolf,gam,maxiter,outfun,A,b,lb,ub)
```

Аргументы функции:

$Aeq$  – матрица размерности  $n \times p$ , где  $n$  – число ограничений-равенств,  $p$  – число неизвестных. Это матрица системы линейных ограничений;

$beq$  – вектор-столбец размерности  $n$ , правая часть системы ограничений-равенств;

$c$  – вектор-столбец размерности  $p$ , вектор коэффициентов целевой функции;

$x0$  – вектор-столбец размерности  $p$ , вектор начальных приближений. По умолчанию  $x0=[]$ . Если  $x0=[]$ , функция  $karmarkar$  автоматически задает начальное приближение;

$rtolf$  – скаляр, относительная погрешность вычисления  $f(x)=c'*x$  (по умолчанию  $rtolf=10^{-5}$ );

$gam$  – скаляр, коэффициент масштабирования. По умолчанию  $gam=0.5$ .  $0 < gam < 1$ . Иногда установленное по умолчанию значение параметра  $gam$  приводит к тому, что алгоритм не обеспечивает сходимости к точке минимума. В этом случае можно попробовать уменьшить значение  $gam$ ;

maxiter – скаляр, задающий максимальное число итераций (по умолчанию maxiter=200;

outfun – функция или список, функция вывода;

A – матрица ограничений-неравенств размерности  $n \times r$ ;

b – вектор-столбец, правая часть системы линейных неравенств;

lb – вектор-столбец, нижние границы переменной x;

ub – вектор-столбец, верхние границы переменной x.

Для решения данной задачи оптимизации на Python используется библиотека Puomo [2, 3].

1. Установка библиотеки Puomo Перед началом работы необходимо установить библиотеку Puomo. Это можно сделать с помощью pip, выполнив следующую команду: `pip install puomo`

2. Импорт необходимых модулей.

Далее, импортируются необходимые модули из библиотеки Puomo:

```
from puomo.environ import *  
# Создание модели  
model = ConcreteModel()  
# Определение множеств  
model.I = RangeSet(n) model.J = RangeSet(m)  
# Определение переменных решения  
model.x = Var(model.I, model.J, within= NonNegativeReals)  
# Определение целевой функции  
model.obj = Objective(expr=sum(c[i][j] * model.x[i,j] for i in model.I for j in  
model.J), sense=minimize)  
# Определение ограничений  
model.demand = ConstraintList()  
for i in model.I:  
    model.demand.add(sum(model.x[i,j]  
        for j in model.J) == p[i-1])  
model.supply = ConstraintList()  
for j in model.J:  
    model.supply.add(sum(model.x[i,j] for i in model.I) <= M[j-1])
```

### Решение задачи оптимизации

Для решения задачи оптимизации используется стандартный солвер GLPK, который можно установить через pip. Далее вызывается метод solve() данной модели, который выполняет оптимизацию.

# Решение задачи оптимизации

```
SolverFactory('glpk').solve(model)
```

Алгоритмический язык R также допускает решение задачи линейного программирования [7].

Наш опыт решения задач линейного программирования показал привлекательность использования пакета символьной математики Maple, в котором решение задачи компактно и включает в себя ввод библиотеки simplex, системы ограничений ogr, функции цели func и критерия оптимальности [4].

В качестве примера рассмотрим следующую задачу линейного программирования:

$$Z = 5x_1 + x_2 - x_3 + x_4 + 2x_5 \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} -x_1 + 2x_2 + x_3 = 2 \\ 4x_1 + x_2 + x_3 + 2x_4 + x_5 = 8 \\ x_1 + x_2 + x_5 = 2 \\ x_j \geq 0; \quad \forall j = \overline{1,5} \end{cases}$$

Решаем задачу в системе Maple.

> with(simplex) :

> ogr := { -x1 + 2·x2 + x3 = 2, 4·x1 + x2 + x3 + 2·x4 + x5 = 8, x1 + x2 + x5 = 2, 5·x1 + x2 - x3 + x4 + 2·x5 - z = 0 } :

> func := 5·x1 + x2 - x3 + x4 + 2·x5 :

> maximize(func, ogr, NONNEGATIVE);

$$\left\{ x_1 = \frac{2}{3}, x_2 = \frac{4}{3}, x_3 = 0, x_4 = 2, x_5 = 0, z = \frac{20}{3} \right\}$$

Таким образом, максимальное значение целевой функции равно 20/3 и оно достигается при  $x_1 = 2/3$ ;  $x_2 = 4/3$ ;  $x_3 = x_4 = x_5 = 0$ .

### Список литературы:

1. Алексеев Е.Р., Чеснокова О.В. Введение в Octave. М.: Национальный открытый университет «ИНТУИТ». 2016. 487с.
2. Барганалиева Ж.К., Султанбаева Г.С., Асанова Ж.К., Асанбекова Н.О. Решение задач линейного программирования с помощью библиотеки Ruomo на языке Python// Международный журнал прикладных и фундаментальных исследований. 2023. №12. С. 29 - 32
3. Бинум М.Л., Хакебейл Г.А. Харт У.Э., Лэрд К.Д., НиколсонБ.Л., Сиирола Д.Д., Уотсон Ж-П., Вудраф Д.Л. Ruomo. Моделирование оптимизации на Python. М.: ДМК Пресс. 2023. 232с.
4. Дьяконов В.П. Математическая система Maple V R3/R4/R5. М.: Солон. 1998. 400с.
5. Титов А.Н., Тазиева Р.Ф. Решение математических задач в интегрированной среде Scilab: учебно-методическое пособие. Казань: Изд-во КНИТУ, 2022. 164с.
6. John W. Eaton, David Bateman, Soren Hauberg, Rik Wehbring GNU Octave. Octave Project Developers. 2025. 1234p.
7. Timothy R. Anderson Optimization Modeling Using R. CRC Press, 2023. 299p.

**UDC 004.9:631**

## **THE USE OF INFORMATION TECHNOLOGIES AND MATHEMATICAL PACKAGES IN SOLVING PROBLEMS OF OPTIMIZING AGRICULTURAL PRODUCTION**

**Boris Ig. Smagin**

doctor of economics, professor

bismagin2023@mail.ru

**Nikolay A.I. Barkov**

master's student

barkov-92@bk.ru

Michurinsk State Agrarian University

Michurinsk, Russia

**Abstract.** In the process of managing an agricultural enterprise, as a rule, there is a goal consisting in finding optimal parameters that deliver an extreme (maximum or minimum) value to a certain criterion. Thus, the problem of linear programming arises, which consists in finding the extremum of a linear function in the presence of linear constraints. These problems are solved using information technology in the presence of specialized mathematical packages, which are discussed in this article.

**Keywords:** agro-industrial complex, information technology, optimization, optimal parameters, management.

Статья поступила в редакцию 01.11.2025; одобрена после рецензирования 20.12.2025; принята к публикации 29.12.2025.

The article was submitted 01.11.2025; approved after reviewing 20.12.2025; accepted for publication 29.12.2025.