

Многокритериальная оптимизация режимов работы котельного отделения электростанции

Автор: Кузьмин Артем Юрьевич,

студент группы ИУ7-49

Научный руководитель: Романова Татьяна Николаевна,

доцент каф. ИУ-7, к.ф.-м.н.

Цель и задачи работы

Цель работы – разработка метода многокритериальной оптимизации режимов работы котельного отделения электростанции и его исследование на примере котельного отделения ТЭЦ-20 Мосэнерго .

Решаемые задачи:

- 1. Анализ существующих оптимизационных продуктов и решений;
- 2. Анализ существующих алгоритмов оптимизации и выбор одного из них для реализации;
- 3. Разработка математической модели многокритериальной оптимизации;
- 4. Разработка метода многокритериальной оптимизации;
- 5. Разработка программного продукта на основе данного метода;
- 6. Исследование разработанного метода и сравнение полученных результатов с другими известными результатами.

Существующие продукты и решения

Таблица 1 – Существующие оптимизационные продукты

«СМиОР» — система моделирования и оптимизации режимов работы. (ЗАО «Крок инкорпорейтед», 2012).

Основной бизнес-процесс – «**I4Plan**».

Используемые продукты – IBM ILOG (CPLEX, JVIEWS), Thermoflex.

- Использование имитационного моделирования;
- Мощные математический и визуализационный модули;
- Возможность расчета и сравнения нескольких сценариев.

ПК для оптимизации режимов работы тепловых электростанций.

(Иванов Н.С., Беспалов В.И., Лопатин Н.С. – «Известия Томского политехнического университета, 2008).

- Возможность «динамической» оптимизации и оптимизации на заданном оборудовании;
- Использование БД для хранения информации;
- Наличие ручного модуля распределения нагрузок персоналом.

ПК «ТЭС-Эксперт» — оптимальное ведение режима работы теплоэлектроцентрали. (Борисов А.А. — «Вестник ИГЭУ», 2008).

- Оптимизация режимов работы как котлоагрегатов, так и турбоагрегатов;
- Возможность планирования затрат тепла и электроэнергии.

Во всех рассмотренных продуктах — отсутствие возможности оптимизации по нескольким критериям, учета информации о коэффициентах относительной важности критериев.

Алгоритмы оптимизации

Таблица 2 – Рассмотренные алгоритмы оптимизации

Адаптивный алгоритм				
случайного	поиска	C		
переменным шагом.				

- Эффективен на начальной стадии вычислений для задач, содержащих не более 10 переменных;
- Для получения решения с большей точностью скорость сходимости алгоритма недостаточна;
- Целесообразно использовать как вспомогательный прием для определения «хорошей» начальной точки при применении более сложных методов оптимизации.

Комбинаторный эвристический алгоритм.

• Более эффективный, чем алгоритм случайного поиска, - минимизирует обращение к выборкам;

Прямые выборочные процедуры с уменьшением интервала поиска.

- Более эффективный, чем адаптивный или комбинаторный алгоритмы;
- Наиболее эффективен для решения многоэкстремальных задач.

Выбран метод прямых выборочных процедур с уменьшением интервала поиска. Остальные рассмотренные методы направлены, в основном, на поиска локального экстремума функции.

Постановка задачи

Задача оптимизации состоит в нахождении:

- оптимального состава очереди котлоагрегатов,
- паровых нагрузок для каждого из котлоагрегатов,
- вида топлива, используемого каждым из котлоагрегатов.

В качестве критериев оптимизации режимов работы котлоагрегатов выделим:

- расход газа -> min,
- расход жидкого топлива (мазута) -> **min**,
- финансовые затраты на используемое топливо -> min,
- коэффициент полезного действия (КПД) очереди котлоагрегатов -> max.

Математическая постановка задачи оптимизации

$$K1: B^{\Gamma}(\{D_{k}\}) = \sum_{i=1}^{n} B_{i}^{\Gamma}(D_{Ki}) \to min;$$

$$K2: B^{M}(\{D_{k}\}) = \sum_{i=1}^{n} B_{i}^{M}(D_{Ki}) \to min;$$

$$K3: F_{M+\Gamma}(\{Dk\}) = \sum_{i=1}^{n} B_{\Gamma i}(D_{Ki}) * p_{\Gamma} + \sum_{i=1}^{m} B_{\Gamma i}(D_{Ki}) * p_{M} \to min;$$

$$K4: \eta_{K} = \frac{\sum_{i=1}^{n} \eta_{Ki\Gamma}(D_{Ki}) * Q_{Ki\Gamma}(D_{Ki}) + \sum_{j=1}^{m} \eta_{KjM}(D_{Kj}) * Q_{KjM}(D_{Kj})}{\sum_{i=1}^{n} Q_{Ki\Gamma}(D_{Ki}) + \sum_{j=1}^{m} Q_{KjM}(D_{Kj})} \to max;$$

где $B_i^\Gamma(D_{Ki})$ – расход газа для обеспечения текущей паропроизводительности D_{Ki} і-ым парогенератором; $B_i^{\scriptscriptstyle{M}}(D_{Ki})$ – расход мазута для обеспечения текущей паропроизводительности D_{Ki} і-ым парогенератором; $p_{\scriptscriptstyle{M}}$ – цена на мазут; $p_{\scriptscriptstyle{\Gamma}}$ – цена на газ;

 $\eta_{Ki}(D_{Ki})$ – КПД полезного действия і-го котлоагрегата;

 $\{D_k\} = \{D_{k1}, D_{k2}$, ... , D_{kn} } – вектор паропроизводительностей n котлоагрегатов.

Целевая функция: F=K1+K2+K3-K4 o min;

Ограничения

1. Диапазоны рабочей производительности для каждого из котлоагрегатов

$$D_{Ki}^{min} \leq D_{Ki} \leq D_{Ki}^{max}, \qquad i = 1..n$$

где D_{Ki}^{min} — минимально допустимая паропроизводительность і-го котлоагрегата; D_{Ki}^{max} — максимально допустимая паропроизводительность і-го котлоагрегата; D_{Ki} — текущая паропроизводительность і-го котлоагрегата, n — количество котлоагрегатов в очереди.

2. Суммарная паропроизводительность группы котлоагрегатов

$$\sum_{i=1}^n D_{Ki} = D_k$$

где D_{Ki} — паропроизводительность і-го котлоагрегата; D_k — суммарная паропроизводительность группы работающих котлоагрегатов, n — количество котлоагрегатов очереди.

Метод многокритериальной оптимизации

Разработанный метод состоит из шагов:

1. Формирование множества возможных решений:

- Определение всех допустимых режимов работы очереди котлоагрегатов;
- «Локальная» оптимизация каждой из допустимых комбинаций.

2. Выбор наилучшего решения из множества возможных:

- Построение множества Парето;
- Сужение множества Парето на основе информации о коэффициентах относительной важности критериев;
- Применение метода целевого программирования для окончательного выбора оптимального решения.

Определение допустимых режимов работы очереди котлоагрегатов

Каждый из n котлоагрегатов может находиться в одном из состояний:

- Выключен;
- Работает на газе;
- Работает на мазуте;

Всего таких комбинаций 3^n .

Для каждой из комбинаций проверяется, может ли она обеспечить выполнение заданной суммарной паропроизводительности:

$$\sum_{i=1}^m D_{Ki}^{min} \leq D_k \leq \sum_{i=1}^m D_{Ki}^{max},$$

где *m* – количество работающих котлов в данной комбинации.

«Локальная» оптимизация

Оптимизация с помощью метода прямых выборочных процедур с уменьшением интервала поиска.

 D_K — суммарная паропроизводительность [т/час], которую должна обеспечивать очередь котлоагрегатов.

$$D_{Kn} = D_k - \sum_{i=1}^{n-1} D_{Ki}.$$

Выбор начальных решений

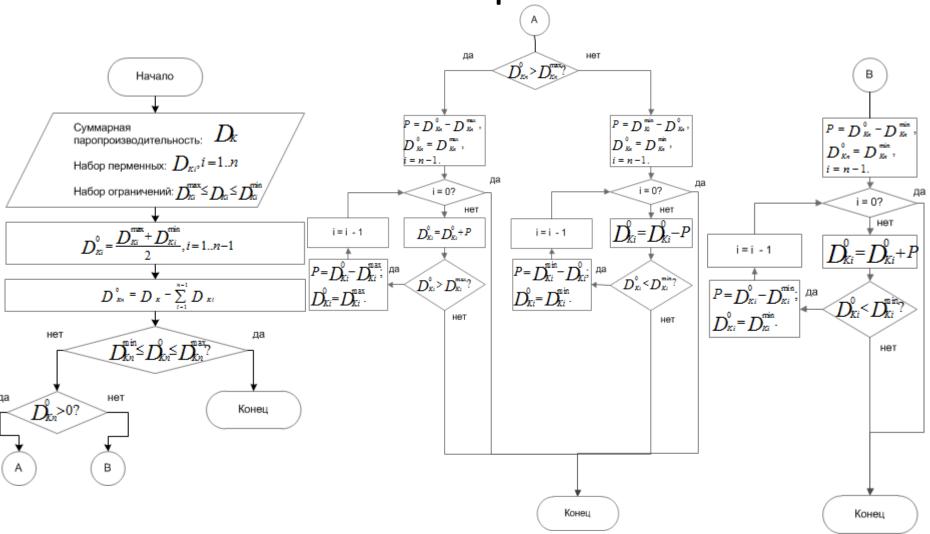
Выбор начальных решений, входящий в состав метода прямых выборочных процедур:

$$x_i^0 = \frac{x_i + \overline{x_i}}{2}, i = 1, ..., n.$$

Для решения поставленной задачи такой выбор начальных решений **не подходит.** В работе приведен пример, обосновывающий данный вывод.

Предложен **модифицированный** алгоритм выбора начальных решений, **удовлетворяющий всем заданным ограничениям**.

Модифицированный алгоритм выбора начальных решений



где Dki – паровая нагрузка *i-го* котлоагрегата [т/час],

Р – вспомогательная величина для распределения паровых нагрузок [т/час].

Построение и сужение множества Парето

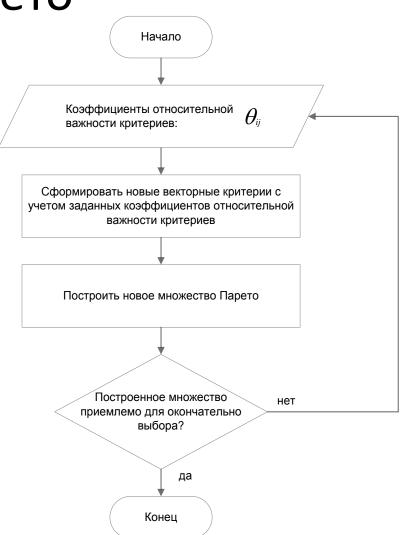
Коэффициенты относительной важности критериев:

$$\theta_{ij} = \frac{w_j^*}{w_i^* + w_j^*}$$
, $(0 < \theta_{ij} < 1)$.

Менее важный j-й критерий в общем списке критериев $f_1,\ f_2,...,f_m$ необходимо заменить новым, вычисленным по формуле:

$$\theta_{ij}f_i + (1 - \theta_{ij})f_j.$$

где w_j^* - количество единиц по менее важному критерию, w_i^* - количество единиц по более важному критерию



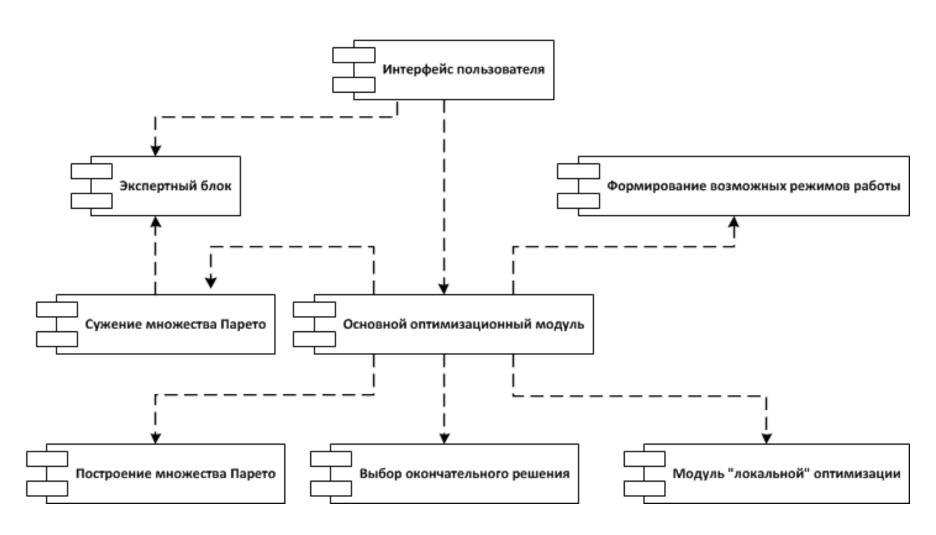
Метод целевого программирования

Задано:

«Идеальный» вектор в критериальном пространстве:	y = (K1, K2, K3, K4);	
	где K1,K2,K3,K4 — максимальные значения критериев оптимизации из всех значений, входящих в множество Парето-оптимальных решений;	
Мера близости между векторами:	$\rho = \rho(y,z);$	
	где y,z — «идеальный» и сравниваемый вектор соответственно;	

Оптимальное решение: вектор, ближе всего расположенный к «идеальному».

Модульная структура программного комплекса



Постановка эксперимента

1. Проверка адекватности разработанного метода

2. Расчет ситуаций, возможных для рынка электроэнергии:

- «Без приоритета»; Сравнение полученных результатов с известными результатами;
- «Приоритет одного вида топлива».

Таблица 1 – Исходные данные для рассмотренных ситуаций

Ситуация	Цена на газ	Цена на мазут	Плановая паропроизводител ьность	Коэффициенты относительной важности
«Без приоритета»	3482 руб. /тыс.нм3	6500 руб./т	[100 т/час; 600 т/час], шаг 50 т/час	-
«Приоритет одного вида топлива»	3482 руб. /тыс.нм3	6500 руб./т	638 т/час	[10%; 90%], шаг 10%

Проверка адекватности метода

Количество экспериментов: 45 (3 котлоагрегата по 15 экспериментов);

Проведенный тест: U-тест Манна-Уитни;

Уровень статистической 5%;

значимости:

Количественный признак: Расход топлива котлоагрегатом;

Результаты

Средний процент расхождений: 1.7%;

Вывод: Значения, полученные с помощью

разработанного программного комплекса

не менее значимы, чем сравниваемые

значения.

Ситуация «Без приоритета»

Зависимости расхода газа от суммарной паропроизводительности



■Разработанный ПК ЦПК "I4Plan"

Максимальный процент выигрыша: 12%;

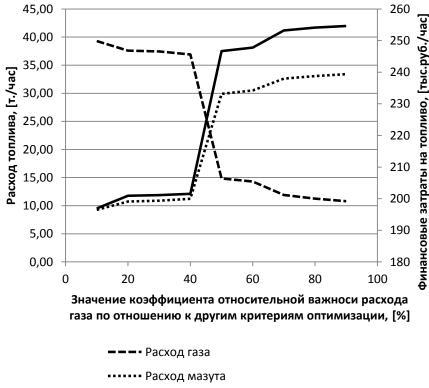
Минимальный процент выигрыша: 0,2%;

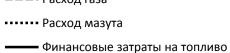
Средний процент выигрыша: 1.3%;

Экономия до 124 тыс. руб./месяц

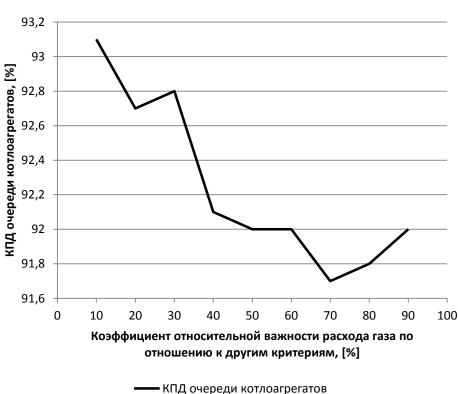
Ситуация «Приоритет одного вида топлива»

Зависимости значений критериев оптимизации от коэффициентов относительной важности





Зависимость КПД очереди котлоагрегатов от коэффициентов относительной важности



Выводы по проведенным экспериментам

- 1. Проведена проверка адекватности разработанного метода;
- 2. Проведены эксперименты с целью поиска оптимального режима работы котельного отделения (уменьшение расхода топлива и финансовых затрат, увеличение КПД очереди котлоагрегатов);
- 3. Применение разработанного метода позволит получить экономическую прибыль для электростанции по сравнению с текущим решением.

Заключение

В результате работы:

- 1. Проведен анализ существующих оптимизационных продуктов и решений;
- 2. Проведен анализ существующих алгоритмов оптимизации и выбран один из них;
- 3. Разработана математическая модель многокритериальной оптимизации;
- 4. Разработан метод многокритериальной оптимизации;
- 5. Разработан программный комплекс, реализующий данный метод;
- 6. Проведено исследование разработанного метода и сравнение полученных результатов с другими известными результатами.