

# **Планирование расписаний и управление доходами**

**Александр Широков ПМ-1701**

Преподаватель:

Васильев Юрий Михайлович

Санкт-Петербург  
2020 г., 7 семестр

## Список литературы

[1]

## Содержание

<b>1</b>	<b>02.09.2020</b>	<b>2</b>
1.1	Задача из авиакомпании Россия . . . . .	2
1.1.1	BiWay (ToWay) Number Partitional Problem . . . . .	2
1.1.2	MultiWay (ToWay) Number Partitional Problem . . . . .	4
1.2	Multi Dimensional Multi Way NPP . . . . .	6
1.3	Рассмотрим взвешенную сумму средних квадратов отклонений	7
1.4	Критерий равномерности . . . . .	7
1.5	Minimize Difference . . . . .	8
1.6	Weighted Minimize . . . . .	10
1.7	Weighted Choose Minimize . . . . .	12
1.8	Натурные данные 16.09.2020 . . . . .	14
1.9	Метод Сугиямы . . . . .	17
1.10	Set Covering Formulation . . . . .	18
1.11	Неравенство Треугольника . . . . .	19
1.12	Layering . . . . .	20

# 1 02.09.2020

## 1.1 Задача из авиакомпании Россия

В задачах планирования авиаперелетов:

- расписание судов
- маршрутизация
- построение графика полета летного состава

Мы поговорим о построении графика полета летного состава. Зарплата бортпроводника зависит от навыков и от некоторых других факторов, но значительная часть денег тратилась на штрафы, которые выплачивались в пользу бортпроводников, потому что есть *приказ*, о котором бортпроводник не может проводить в воздухе больше определенного времени в воздухе.

Расписание в авиакомпании Россия делалось вручную и компания тратила много денег на выплаты бортпроводникам. OpenSky - программное обеспечение для обслуживания бортпроводников, но оно использовалось.

Множество бортпроводников разбито на 4 подмножества с примерно одинаковыми характеристиками. Каждое подмножество называется **книга**.

**Рейс** - перелет из Петербурга в Москву, а **связка** - перелет из Петербурга в Москву и обратно.

Множество связей разбивалось на 4 подмножества.

После этого соединяется первая книга и первый рейс и получается **рабочий стол**. Каждый рабочий стол можно описать характеристиками какими-то. С каждым рабочим столом работает один эксперт и все оказываются без перегрузов.

Задача: необходимо так разбить связки на подмножества, чтобы характеристики рабочих столов были примерно одинаковы.

### 1.1.1 BiWay (ToWay) Number Partitional Problem

Дано  $n$  натуральных чисел и мультимножество (элементы могут повторяться)  $S$ , которое описывает этот набор  $n$ . Нам необходимо разбить подмножество  $S = \{s_1, \dots, s_n\}$  на два подмножества, каждое подмножество характеризует сумму чисел, чтобы минимизировать максимальную сумму чисел в подмножестве.

#### Greedy alghorytm

1. Отсортировать  $S$  в порядке убывания
2. На каждом шаге мы последовательно распределяем в две группы, кладем в группу с текущей наименьшей суммой. Если сумма одинакова, то кладем случайно.

#### Complete Greedy Alghorytm

1. Сортируем мультимножество в порядке убывания (распределяем большие числа и добиваем маленькими)
2. Данный алгоритм исследует бинарное дерево, где каждому уровню - число из отсортированного мультимножества, в каждой вершине - ветвление. В левой ветке - кладем в группу с наименьшей суммой, а в правой ветке - с наибольшей.

Правила, позволяющие сократить размер нашего дерева:

- Если сумма чисел в подмножествах равна, то мы кладем число только в одно подмножество
- Если оставшиеся распределенные числа не превосходят разницу между подмножествами, то мы кладем эти числа в группу с наименьшей суммой.

Домашнее задание: реализация алгоритма, причем настрока алгоритма в трех вариантах:

- Исследует полное дерево решений и находит ответ;
- Алгоритм работает заданное число секунд и возвращает наилучший найденный результат за  $t$  время (рекурсивная функция(оставшиеся числа, подмножества 1, подмножества 2))
- Первое найденное решение (первый лист, который мы нашли).

### **Алгоритм Кармаркара-Карпа (эвристический)**

1. Сортируем мультимножество в порядке убывания (распределяем большие числа и добиваем маленькими)
2. Два наибольших числа заменяются на их разницу и кладем эту разницу в список с сортировкой и опять пересортировываем - кладем числа в два разных подмножества (интерпретация).
3. Так делаем, пока не получим одно число: разницу между максимальным и минимальным подмножеством
4. Восстанавливаем

Пример:

$$\{16, 15, 12, 10, 5, 1\} \mapsto \{12, 10, 5, 1, 1\} \mapsto \{5, 2, 1, 1\} \mapsto \{3, 1, 1\} \mapsto \{2, 1\} \mapsto \{1\}$$

### **Complete алгоритм Кармакара-Карпа**

1. Сортируем мультимножество в порядке убывания (распределяем большие числа и добиваем маленькими)
2. Исследуем бинарное дерево в глубину, исследуя левую ветку

Домашнее задание: реализовать алгоритм для решения.

### 1.1.2 MultiWay (ToWay) Number Partitional Problem

Дано  $n$  натуральных чисел и мультимножество (элементы могут повторяться)  $S$ , которое описывает этот набор  $n$ . Нам необходимо разбить подмножество  $S = \{s_1, \dots, s_n\}$  на  $K$  подмножества, каждое подмножество характеризует сумму чисел, чтобы минимизировать:

1. минимизация максимальной суммы
2. максимизация минимальной суммой
3. минимизация разности между наибольшей и наименьшей суммой в подмножествах
4. идеальная сумма -  $\frac{S}{K}$  - минимизировать отклонения идеальной суммы

$$X_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{if } S_i \text{ in } j \\ 0 & \end{cases} S_j$$

$$Z - W \rightarrow \min$$

$$\sum_{j=1}^k X_{s,j} = 1 \quad \forall s \in S$$

$Z$  - наибольшая сумма через  $x$ , а  $W$  - наименьшую сумму через подмножества

$$Z \geq \sum_{i=1}^n s_i X_{i,j} \quad \forall j \in \{1, \dots, k\}$$

$$W \leq \sum_{i=1}^n s_i X_{i,j} \quad \forall j \in \{1, \dots, k\}$$

$$X_{i,j} \in \{0, 1\}, \quad \forall i \in \{1, \dots, n\}, \forall j \in \{1, \dots, k\}$$

#### Жадный алгоритм

$$L_j(S_1, S_2, \dots, S_k, S_i)$$

данная функция возвращает значение целевой функции, если мы положим число  $S_i$  в  $j$ -е подмножество.

На каждом шаге алгоритма мы ищем такое  $j \in \{1, \dots, k\}$  такое, что значение целевой функции  $gr = \operatorname{argmin} L_j$  и так до тех пор пока мы не распределим все наши числа из отсортированного подмножества.

$$S_{gr} = S_{gr} \cup \{S_i\}$$

Программирование:

$c$  - список неизвестных,  $m$  - коэффициенты при ограничениях,  $\{\{const\}, \{type\}\}$ .

Если 0, то равенство, если 1, то  $\geq$ , если -1, то  $\leq$ . 4-ый аргумент - интервалы, в которых могут применять значения неизвестные -  $lboud, ubound$ .

Последний - какому множеству чисел принадлежит тип.

Домашнее задание: минимизация сумма отклонения по модулю от идеального разбиения и реализация.

$$\bar{y} = \frac{\sum S}{K}$$

$$\sum_{i=1}^k |y_i - \bar{y}|$$

Линеаризация

- Линеаризация модуля в ограничениях

$$|X| \leq b (X = \sum_{i=1}^n a_i x_i, b \geq 0)$$

$$\begin{cases} x \leq b \\ x \geq -b \end{cases}$$

- Допустимые значения

$$x = 0 \text{ или } 0 \leq X \leq b, a > 0$$

$$y = \begin{cases} 0, & x = 0 \\ 1 \end{cases}$$

$$\begin{cases} x \geq ay \\ x \leq by \\ y \in \{0, 1\} \end{cases}$$

- Условие ИЛИ

$$\sum_{i=1}^n c_i x_i \rightarrow \min$$

$$\sum_{i=1}^n a_{1,i} x_i \leq b_1 + M_1 y$$

$$\sum_{i=1}^n a_{2,i} x_i \leq b_2 + M_2 (1 - y) \quad y \in \{0, 1\}$$

- Модуль со знаком  $\geq$

- IF

$$\text{if } \sum_{i=1}^n a_{1,i} x_i \leq b_1 \rightarrow \sum_{i=1}^n a_{1,i} x_i \geq b_1 + \varepsilon$$

$$\text{then } \sum_{i=1}^n a_{2,i} x_i \leq b_2$$

и мы превратили в третий пункт

$$y \in \{0, 1\}$$

- Умножение бинарных переменных

$$\dots + x_1 \cdot x_2 + \dots \leq b$$

$$x_1, x_2 \in \{0, 1\}$$

$$y \in \{0, 1\}$$

$$y \leq x_1$$

$$y \leq x_2$$

$$y \geq x_1 + x_2 - 1$$

$x_1$	1	0	0	0
$x_2$	1	0	1	0
$y$	1	0	0	0
Линеаризация				

## 1.2 Multi Dimensional Multi Way NPP

Будем заниматься векторами. Минимизация максимальной разности по координатам между подмножествами.

$$1 : (a_1, a_2, a_3)$$

$$2 : (b_1, b_2, b_3)$$

$$3 : (c_1, c_2, c_3)$$

$$\max(|a_1 - b_1|, |a_2 - b_2|, |a_3 - b_3|) \rightarrow \min$$

Пусть  $NC$  - размерность вектора,  $NV$  - количество векторов,  $NK$  - число групп.

Множество:

$$S = \{s_i | s_i = (s_{i,2}, s_{i,2}, \dots, s_{i,NC})\}, i \in \{1, \dots, NV\}$$

Неизвестные:

$$x_{s,k} = \begin{cases} 1, & -s \in NK \\ 0 \end{cases}$$

Введем дополнительную переменную  $y_{c,k}$  - сумма векторов из подмножества  $k$  по координате  $c$ :

$$\max |y_{c,k_1} - y_{c,k_2}| \rightarrow \min$$

$$k_1, k_2 \in \{1, \dots, NK\}$$

$$c \in \{1, \dots, NC\}$$

Нам нужно найти группу  $k_1, k_2$  и  $c$  дают разницу по модулю между соответствующими  $c$ .

Так мы делаем для:

1.

$$\sigma \geq y_{c,k_1} - y_{c,k_2} \quad \forall k_1, k_2 \in \{1, \dots, NK\}, k_1 < k_2$$

$$\sigma \geq -y_{c,k_1} + y_{c,k_2} \quad \forall k_1, k_2 \in \{1, \dots, NK\}, k_1 < k_2$$

$$\sigma \rightarrow \min$$

2.

$$\sum_{k=1}^{NK} x_{s,k} = 1, \quad \forall s \in S$$

3.

$$y_{c,k} = \sum_{s \in S} S_c \cdot x_{s,k} \quad \forall c \in \{1, \dots, NC\}, k \in \{1, \dots, NK\}$$

$$x_{s,k} \in \{0, 1\} \quad \forall s \in S, \forall k \in \{1, \dots, NK\}$$

Всего неизвестных:  $NV * NK + 1$

### 1.3 Рассмотрим взвешенную сумму средних квадратов отклонений

$$\sum_{k=1}^{NK} \sum_{c=1}^{NC} w_c \left( 1 - \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_c} \right)^2 \rightarrow \min$$

$\hat{y}_c$  - суммируем по координатам  $s$  и делим на  $NK$  - идеальное значение по характеристике  $c$  в подмножестве.

Чем больше  $w_c$ , тем больше значит тебя критерий равномерности - тем больше равны координаты векторов.

Такая запись нелинейна по  $y$ , то на дом будет модуль.

1-е ограничение нужно заменить на связь сигм с дельтами.

Усложним еще задачу.

### 1.4 Критерий равномерности

1. Общее число точных связей

2. Среднее рабочее время на бортопроводника - берем подмножество связей, попавших на рабочий стол - суммируем время.

Можем обобщить: что каждый вектор  $S_{i,c,k}$  имеет разные координаты для разных подгрупп.

Приращение по характеристике  $c$  при добавлении  $i$  в  $k$  подгруппе.



## 1.5 Minimize Difference

ВХОДНЫЕ ДАННЫЕ:

1.  $S$  - множество векторов
2.  $NV$  - мощность множества  $S$
3.  $NC$  - размерность вектора  $s \in S$ , то есть каждый вектор описывается  $NC$  числовыми координатами

$$C = \{1, \dots, NC\}$$

Множество  $S$  задаётся следующим образом:

$$S = \{s_{i,1}, s_{i,2}, \dots, s_{i,NC}\} \quad \forall i \in \{1, \dots, NV\}$$

4.  $NK$  - число групп:

$$K = \{1, \dots, NK\}$$

ДОПОЛНЕНИЕ К ВХОДНЫМ ДАННЫМ:

- Введём дополнительную переменную  $y_{c,k}$  - суммарное значение координаты  $c \in C$  для группы  $k \in K$ .

ЗАДАЧА: необходимо распределить векторы из  $S$  по  $NK$  группам, причём каждый вектор должен быть представлен в единственной группе.

ЦЕЛЕВАЯ ФУНКЦИЯ: минимизация максимальной разницы по модулю между двумя группами по координате среди всех координат и всех групп:

$$\max_{\substack{k_1, k_2 \in K \\ c \in C}} |y_{c,k_1} - y_{c,k_2}| \rightarrow \min$$

*Пояснение:* необходимо найти две группы  $k_1$  и  $k_2$  и такую координату  $c$ , которые бы минимизировали максимальную разность.

ОГРАНИЧЕНИЯ:

1. Каждый вектор должен находиться строго в одной из групп:

$$\sum_{k=1}^{NK} x_{s,k} = 1 : \forall s \in S$$

$$x_{s,k} \in \{0, 1\}$$

2. Сумма по каждой координате в каждой группе:

$$y_{c,k} = \sum_{s \in S} s_c \cdot x_{s,k} : \forall c \in C \ \forall k \in K$$

3. Введём переменную  $\sigma$ , являющуюся максимальной разностью по координате в группах. Её необходимо минимизировать:

$$\sigma \rightarrow \min$$

Введём ограничение, связывающую  $\sigma$  и исходную целевую функцию:

$$|y_{c,k_1} - y_{c,k_2}| \leq \sigma : \forall k_1, k_2 \in K \ \forall c \in C \ k_1 < k_2$$

Модуль раскрывается через два неравенства:

$$y_{c,k_1} - y_{c,k_2} - \sigma \leq 0$$

$$-y_{c,k_1} + y_{c,k_2} - \sigma \leq 0$$

Всего в задаче  $NV \cdot NK + 1$  переменных.

## 1.6 Weighted Minimize

ВХОДНЫЕ ДАННЫЕ:

1.  $S$  - множество векторов
2.  $NV$  - мощность множества  $S$
3.  $NC$  - размерность вектора  $s \in S$ , то есть каждый вектор описывается  $NC$  числовыми координатами

$$C = \{1, \dots, NC\}$$

Множество  $S$  задаётся следующим образом:

$$S = \{s_{i,1}, s_{i,2}, \dots, s_{i,NC}\} \quad \forall i \in \{1, \dots, NV\}$$

4.  $NK$  - число групп:

$$K = \{1, \dots, NK\}$$

ДОПОЛНЕНИЕ К ВХОДНЫМ ДАННЫМ:

- Введём дополнительную переменную  $y_{c,k}$  - суммарное значение координаты  $c \in C$  для группы  $k \in K$ .
- Введём дополнительные ИДЕАЛЬНЫЕ константные значения следующим образом:

$$\hat{y}_c = \frac{\sum_{i=1}^{NV} s_{i,c}}{NK} : \forall c \in C$$

- Введём константы весов, отвечающие за значимость уравнивания по определенной координате - чем больше значение веса, тем важнее уравнивать множество по данной координате:

$$W = \{w_1, \dots, w_{NC}\}$$

ЦЕЛЕВАЯ ФУНКЦИЯ: минимизация взвешенной ( $W$ ) суммы модулей относительных отклонений  $y_{c,k}$  от  $\hat{y}_c$  по каждой из координат для каждой группы с учётом весов  $W$ :

$$\sum_{c=1}^{NC} w_c \cdot \sum_{k=1}^{NK} \left| 1 - \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_c} \right| \rightarrow \min$$

ОГРАНИЧЕНИЯ:

1. Каждый вектор должен находиться строго в одной из групп:

$$\sum_{k=1}^{NK} x_{s,k} = 1 : \forall s \in S$$

$$x_{s,k} \in \{0, 1\}$$

2. Сумма по каждой координате в каждой группе:

$$y_{c,k} = \sum_{s \in S} s_c \cdot x_{s,k} : \forall c \in C \ \forall k \in K$$

3. Введём  $NC \cdot NK$  переменных  $\sigma[c, k]$ , являющуюся верхней границей максимальной величины отклонения. Будем минимизировать сумму всех этих переменных:

$$\sum_{c=1}^{NC} w_c \cdot \sum_{k=1}^{NK} \sigma[c, k] \rightarrow \min$$

Введём следующие ограничения для относительных отклонений:

$$\left| 1 - \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_c} \right| \leq \sigma[c, k] : \forall c \in C \ \forall k \in K$$

Модуль раскрывается через два неравенства:

$$1 - \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_c} - \sigma[c, k] \leq 0$$

$$-1 + \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_c} - \sigma[c, k] \leq 0$$

Всего в задаче  $NV \cdot NK + NC \cdot NK = NK(NV + NC)$  переменных.

## 1.7 Weighted Choose Minimize

ВХОДНЫЕ ДАННЫЕ:

1.  $S$  - множество векторов
2.  $NV$  - мощность множества  $S$
3.  $NC$  - размерность вектора  $s \in S$ , то есть каждый вектор описывается  $NC$  числовыми координатами

$$C = \{1, \dots, NC\}$$

4.  $NK$  - число групп:

$$K = \{1, \dots, NK\}$$

Координаты векторов могут отличаться в зависимости от попадания в подмножество, поэтому множество  $S$  задаётся следующим образом:

$$S = \{s_{i,k,1}, s_{i,k,2}, \dots, s_{i,k,NC}\} \quad \forall i \in \{1, \dots, NV\} \quad \forall k \in K$$

ДОПОЛНЕНИЕ К ВХОДНЫМ ДАННЫМ:

- Введём дополнительную переменную  $y_{c,k}$  - суммарное значение координаты  $c \in C$  для группы  $k \in K$ .
- Введём дополнительные ИДЕАЛЬНЫЕ константные значения следующим образом:

$$\hat{y}_{c,k} = \frac{\sum_{i=1}^{NV} s_{i,k,c}}{NK} : \forall c \in C \quad \forall k \in K$$

- Введём константы весов, отвечающие за значимость уравнивания по определенной координате - чем больше значение веса, тем важнее уравнивать множество по данной координате:

$$W = \{w_1, \dots, w_{NC}\}$$

ЦЕЛЕВАЯ ФУНКЦИЯ: минимизация взвешенной ( $W$ ) суммы модулей относительных отклонений  $y_{c,k}$  от  $\hat{y}_{c,k}$  по каждой из координат для каждой группы с учётом весов  $W$ :

$$\sum_{c=1}^{NC} w_c \cdot \sum_{k=1}^{NK} \left| 1 - \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_{c,k}} \right| \rightarrow \min$$

**ОГРАНИЧЕНИЯ.:**

1. Каждый вектор должен находиться строго в одной из групп и вектор из группы возможных векторов в зависимости от номера группы должен быть тоже один.

$$\sum_{i=1}^{NK} \sum_{k=1}^{NK} x_{s,i,k} = 1 : \forall s \in S$$

$$x_{s,i,k} \in \{0, 1\}$$

Количество переменных:  $NV \cdot NK^2$

2. Сумма по каждой координате в каждой группе:

$$y_{c,k} = \sum_{i=1}^{NK} \sum_{s \in S} s_{i,c} \cdot x_{s,i,k} : \forall c \in C \ \forall k \in K$$

3. Введём  $NC \cdot NK$  переменных  $\sigma[c, k]$ , являющуюся верхней границей максимальной величины отклонения. Будем минимизировать сумму всех этих переменных:

$$\sum_{c=1}^{NC} w_c \cdot \sum_{k=1}^{NK} \sigma[c, k] \rightarrow \min$$

Введём следующие ограничения для относительных отклонений:

$$\left| 1 - \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_{c,k}} \right| \leq \sigma[c, k] : \forall c \in C \ \forall k \in K$$

Модуль раскрывается через два неравенства:

$$1 - \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_{c,k}} - \sigma[c, k] \leq 0$$

$$-1 + \frac{y_{c,k}}{\hat{y}_{c,k}} - \sigma[c, k] \leq 0$$

Всего в задаче  $NV \cdot NK^2 + NC \cdot NK = NK \cdot (NV \cdot NK + NC)$  переменных.

## 1.8 Натурные данные 16.09.2020

ВХОДНЫЕ ДАННЫЕ:

Книга - подмножество бортипроводников. Подмножества связей должны быть примерно одинаковым.

Пусть  $M$  - количество связей, выданных на месяц.

$F = \{f_1, \dots, f_m\}$  - множество оборотных рейсов (оборотный рейс и связи - одно и то же).

$M' < M$  - число ночных связей - ночной связкой считается та связь, 50 процентов её рейсов относится с 22 : 00 до 6 : 00.

**ХАРАКТЕРИСТИКИ СВЯЗКИ  $f \in F$ .**

- $t_f$  - время воздушного судна в воздухе - время налёта
- $p_f$  - размер экипажа - сколько бортипроводников должно назначиться на связь (3, 4)
- $v_f$  - тип сообщения (ВВЛ, МВЛ, СНГ) - внутренняя воздушная линия, международная воздушная линия, союз независимых государств
- $U_1$  - множество связей ВВЛ,  $u'_1$  - множество ночных связей ВВЛ
- $U_2$  - множество связей МВЛ,  $u'_2$  - множество ночных связей МВЛ
- $U_3$  - множество связей СНГ,  $u'_3$  - множество ночных связей СНГ  
 $U'_\alpha < U_\alpha, \forall \alpha \in \{1, 2, 3\}$
- $d_f \in T$  - дата вылета (дата начала связи) - множество дней горизонта планирования
- $a_f \in L$  - тип воздушного судна (ВС), на котором осуществляется связь,  $L$  - множество типов ВС
- $A_l, l \in L$  - множество связей с типом воздушного судна -  $l$
- $s_f$  - направление связи - тот город, куда направляется из Санкт-Петербурга  $s_f \in R$ ,  $R$  - множество всех направлений
- $D_i$  - множество связей с вылетом в день  $i$

**КНИГИ.:**

$B = \{B_1, \dots, B_k\}$  -  $K$  подмножеств бортипроводников,  $B$  - множество книг, каждая книга характеризуется 3 характеристиками:

$$c_{\alpha,k}; \forall \alpha \in \{1, 2, 3\}; \forall k \in \{1, \dots, K\}$$

$c_{1,k}$  - число доступных бортипроводников в группе  $K$ , из множества ВВЛ для планирования

$c_{2,k}$  - число доступных бортипроводников в группе  $K$ , из множества МВЛ для планирования

$c_{3,k}$  - число доступных бортипроводников в группе  $K$ , из множества СНГ для планирования

Необходимо разбить подмножество связей на  $K$  подмножеств, с учётом критериев равномерности.

#### КРИТЕРИЙ РАВНОМЕРНОСТИ.

1. Средний налет на одного бортипроводника по типу сообщения (включает в себя 3 характеристики по ВВЛ, МВЛ, СНГ)

Пусть  $\hat{y}_{j,k}$  - это усреднённое значение  $j$ -ой характеристики  $k$ -ой группы. Введем три идеальных значения:

$$\hat{y}_{j,k} = \frac{\sum_{i \in U_j} p_i \cdot t_i}{\sum_{k'=1}^K c_{j,k'}}; \forall j \in \{1, 2, 3\}; \forall k \in \{1, \dots, K\}$$

равен сумме налета по каждой связке из соответствующего типа сообщения, деленное на суммарное число бортипроводников по каждому типу сообщения

2. Средний ночной налёт на одного бортипроводника по типу сообщения:

$$\hat{y}_{3+j,k} = \frac{\sum_{i \in U'_j} p_i \cdot t_i}{\sum_{k'=1}^K c_{j,k'}}; \forall j \in \{1, 2, 3\}; \forall k \in \{1, \dots, K\}$$

3. Общее число ночных связей на рабочих столах (РС) пропорционально числу бортипроводников на рабочем столе - чем больше бп на рабочем столе, тем больше ночных связей на рабочем столе:

$$\hat{y}_{7,k} = \frac{c_{1,k} \cdot M'}{\sum_{k'=1}^K c_{j,k'}}; \forall k \in \{1, \dots, K\}$$

4. Общее число связей по типу сообщения для рабочего стола (РС) должно быть пропорционально числу бортипроводников, доступных для планирования по типу сообщения:

$$\hat{y}_{7+j,k} = \frac{c_{j,k} \cdot |U_j|}{\sum_{k'=1}^K c_{j,k'}}; \forall j \in \{1, 2, 3\}; \forall k \in \{1, \dots, K\}$$

5. Равенство общего количества связей в день для рабочего стола (РС) (каждый день эксперты должны следить за примерно одинаковым количеством бортипроводником и не было перегруза в сторону какого-то эксперта):

$$\hat{y}_{10+j,k} = \frac{|D_j|}{K}; \forall j \in \{1, \dots, |T|\}; \forall k \in \{1, \dots, K\}$$



6. Общее количество связей по типу воздушных судов (ВС) для рабочего стола (РС):

$$\hat{y}_{10+|T|+j,k} = \frac{|A_j|}{K}; \forall j \in \{1, \dots, |L|\}; \forall k \in \{1, \dots, K\}$$

7. Общее количество связей по направлению для РС.  $S_i$  - множество связей по направлению:

$$\hat{y}_{10+|T|+|L|+j,k} = \frac{|S_j|}{K}; \forall j \in \{1, \dots, |R|\}; \forall k \in \{1, \dots, K\}$$

Размерность идеального вектора для группы:

$$N = 10 + |T| + |L| + |R|$$

Для любой связки  $f \in F$  введем следующие матрицы:

$$\Delta f = \{\delta_{f,j,k}\}_{j \in \{1, \dots, N\}; k \in \{1, \dots, K\}}$$

где  $\delta_{f,j,k}$  - приращение  $j$ -ой характеристики при распределении  $f$ -ой связки в группу  $k$  - описание вектора для описания в предыдущей задаче.

$\Delta = \{\Delta_1, \Delta_2, \dots, \Delta_m\}$  - тензор приращений.

$\Delta_{f,k}$  - вектор (столбец) значений приращений при добавлении  $f$ -ой связки в  $k$ -ую подгруппу.

**Целевая функция.**

$$\sum_{k=1}^K \sum_{j=1}^N w_j \left(1 - \frac{y_{j,k}}{\hat{y}_{j,k}}\right)^2 \rightarrow \min$$

Веса характеристик, принадлежащим одному критерию, равны (веса для первых трех характеристик равны). 7 критериев, описывается 3-мя характеристиками, веса для этих характеристик равны.

**Решение задачи.**

2135 связей и 6 групп, то мы не можем решить целочисленным программированием. Решим задачу с помощью жадного алгоритма:

**Алгоритм 1.**

Пусть  $L$  - функция работает от  $k$  аргументов. Каждый аргумент описывает характеристики  $k$ -го подмножества  $j = \{1, \dots, N\}$

$$L(y_1, \dots, y_K) = \sum_{k=1}^K \sum_{j=1}^N w_j \cdot \left(1 - \frac{y_{j,k}}{\hat{y}_{j,k}}\right)^2$$

где  $y_i = (y_{1,i}, \dots, y_{N,i})$ .

На шаге СТЕР мы ищем такую пару  $k$  и  $f$ , чтобы минимизировать значение целевой функции. На каждом шаге распределяем одну связку в

одно из подмножеств.

$$L_k(y_1, \dots, y_K, f) = L(y'_1, y'_2, \dots, y'_k)$$

где

$$y'_i = \begin{cases} y_i, & \text{if } i \neq k \\ y_i + \Delta_{f,i} & \end{cases}; \forall i \in \{1, K\}$$

будет искать такую связку, при котором значения функции минимально.

Введем  $y_k = (0, \dots, 0)$ ,  $k \in \{1, \dots, K\}$ :

Пока  $F \neq 0$  ищем  $(k, f) = \underset{k \in \{1, \dots, K\}, f \in F}{\operatorname{argmin}} L_k(y_1, \dots, y_K, f)$

Мы нашли связку  $f$  маленькую, поэтому мы можем вычеркнуть ее из связок:

$$F = F \setminus \{f\}$$

$$y_k = y_k + \Delta_{f,k}$$

и сохраняет, что  $f$  в  $k$ . Цикл заканчивается и выдается распределение.

- Выбираем  $K \cdot M$  вариантов - в какую группу положить связку
- Выбираем  $K \cdot (M - 1)$

## Алгоритм 2. С сортировкой связок nb document.

1. Импорт исходных файлов + эксперт
2. Позволяет вводить веса критериев
3. Позволяет проводить расчеты по A1 и A2 (2 типа сортировки)
4. Создавать отчет по результатам по результате работы алгоритма
  - Средний налет на бортипроводника - Последняя строка - максимальная разность по модулю между значениями в столбце - максимум по минимум
5. Функционал для сравнения результатов работ алгоритмов + решение эксперта

## 1.9 Метод Сугиямы

- 1) Поиск такого максимального ациклического подграфа. Дан  $G = (V, A) \rightarrow G' \leq G : v' = (V, A'), |A'| \rightarrow \max$
- 2) Минимальный feedback arc set:

$$G = (V, A) \rightarrow FASCA, G'' = (V, A \setminus FAS)$$

3) Минимальный Feedback Set:

$$G = (V, A) \rightarrow FS \subset A, G'' = (V, (A \setminus FS) \cap rev(FS))$$

ациклическое,  $|FS| \rightarrow \min$

## 1.10 Set Covering Formulation

Дан ориентированный граф. Нужно минимальный взвешенный Feedback Set, максимальный вес ациклического подграфа.

$$y_{i,j} = \begin{cases} 1, (i,j) \in FAS \\ 0, \text{если не удаляем} \end{cases}$$

Матрица  $M(c \times n)$ , где  $m_{i,j} = 1$ , если дуга под номером  $j$  в цикле  $i$ .

Мощность  $|A| = n$ ,  $C$  - количество циклов в графе. Использовать FindCycles

$$\sum_{(i,j) \in A} w_{i,j} \cdot y_{i,j} \rightarrow \min$$

Из цикла нужно удалить как минимум одну дугу. Мы проходимся по всем циклам от  $\forall i \in \{1, \dots, c\}$

$$\sum_{j=1}^n m_{i,j} y_{A(j)} \geq 1$$

где  $A(j)$  - это  $j$ -ая дуга из  $A$ .

Формируем количество переменных  $y$  по количеству дуг. Формируем матрицу  $M$ . Результатом является минимальный FAS  $\rightarrow$  FS.

### 1.11 Неравенство Треугольника

Найти такой порядок вершин, чтобы при линейной укладке как можно меньше дуг смотрело справа налево, суммарный вес дуг наименьший. Дуги с наименьшим весом - менее важны.

Пусть дан граф  $G = (V, E)$ ,  $n$  - количество рёбер:  $\#E$

Пусть  $\pi$  - перестановка в лексикографическом порядке вершин (по возрастанию от  $1, \dots, n$ ). Сформируем матрицу  $C \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , элементами которого будут  $c_{i,j}$ , такие, что:

$$c_{i,j} = \begin{cases} w_{i,j}, & (i,j) \in A \\ 0 & \end{cases}$$

что означает, что мы заполняем вес ребра в матрицу, если оно есть в рёбрах графа.

Введём переменные задачи:

$$x_{i,j} = \begin{cases} 1, & \pi^*(i) < \pi^*(j) : \forall i, j \in V, \pi(i) < \pi(j) \\ 0 & \end{cases}$$

что означает, что мы будем брать те переменные, которые равны 1, то есть стоят левее в линейной укладке. Всего у нас порядка  $O(n^2)$  переменных, а именно  $\frac{n(n-1)}{2}$ .

Целевая функция задачи разбивается на две суммы:

$$\sum_{\substack{j,i \in E \\ \pi(j) > \pi(i)}} c_{i,j} x_{i,j} + \sum_{\substack{i,j \in E \\ \pi(i) < \pi(j)}} c_{i,j} (1 - x_{i,j}) \rightarrow \min$$

что означает, что в первой сумме суммируются все дуги у которых первая вершина больше второй в лексикографическом порядке, а во второй - те дуги, у которых первая вершина меньше второй в лексикографическом порядке.

Ограничения:

$$0 \leq x_{i,j} + x_{j,k} - x_{i,k} \leq 1, \forall i, j, k \in V, \pi(i) < \pi(j) < \pi(k)$$

$$x_{i,j} \in \{0, 1\}, 1 \leq i, j \leq n$$

### 1.12 Layering

Пусть дан ациклический ориентированный граф  $G = (V, A)$ , необходимо разбить на слои  $V_1, V_2, \dots, V_k$ , чтобы  $\forall (u, v) \in A : u \in V_i, v \in V_j, i < j$ . Введём переменные  $\lambda(u)$ . Целевая функция:

$$\sum_{(u,v) \in A} (\lambda(v) - \lambda(u)) \rightarrow \min$$

Ограничения:

$$\lambda(v) - \lambda(u) \geq 1 \quad \forall (u, v) \in A$$

$$\lambda(v) \geq 1 \quad \forall v \in V$$

$$\lambda(u) \in \mathbb{Z} \quad \forall v \in V$$