# А. Перекрёстная проверка

1 секунда, 256 мегабайт

Разбейте множество из N объектов, каждый из которых принадлежит к одному из M классов, на K частей. Каждый объект должен попастъ ровно в одну частъ так, чтобы размеры частей, а также распределение классов по этим частъм было сбалансировано. Формально, пустъ cnt(x,c) — число объектов с классом c попавших в частъ x, тогда должно выполняться  $\forall x,y,c: [cnt(x,c)-cnt(y,c)] \le 1$  и  $\forall x,y: [cnt(x,c)-cnt(y,c)] \le 1$ .

# Входные данные

Первая строка: три целых числа N,M,K ( $1 \leq N \leq 10^5,1 \leq M,K \leq N$ ) — число объектов, классов и частей.

Вторая строка: N целых чисел  $C_i$  ( $1 \leq C_i \leq M$ ) — класс i-го объекта.

## Выходные данные

Выведите K строк. Каждая строка x начинается с целого числа S — размера части x. Далее идут S целых чисел — номера объектов попавших в часть x. Объекты нумеруются с единицы.

# ВХОДНЫЕ ДАННЫЕ 10 4 3 1 2 3 4 1 2 3 1 2 1 ВЫХОДНЫЕ ДАННЫЕ 4 1 4 9 10 3 2 3 5 3 6 7 8

В первой части содержится четыре объекта, два из них первого класса, один второго и один четвёртого. Во второй и третьей части по три объекта первых трёх классов.

# В. F-мера

1 секунда, 256 мегабайт

В результате эксперимента по классификации на K классов была получена матрица неточностей (Confusion matrix) CM, где CM[c,t] — число объектов класса c, которые были классифицированы как t. Посчитайте по данной матрице неточностей средневзвешенную по классам макро и микро F-меру.

## Входные данные

Первая строка содержит целое число K — число классов  $(1 \leq K \leq 20)$ . Далее идёт K строк — описание матрицы неточностей. Каждая строка c содержит K цельх чисел — c-я строка матрицы неточностей.  $\forall c,t:0 \leq CM[c,t] \leq 100$  и  $\exists c,t:CM[c,t] \geq 1$ .

# Выходные данные

Выведите два вещественных числа с плавающей точкой — взвешенно усреднённую по классам макро и микро F-меру. Абсолютная погрешность ответа не должна превышать  $10^{-6}$ .

```
входные данные
2
0 1
1 3
Выходные данные
0.6
0.6
Входные данные
```

# 0.609008

# выходные данные

0.326860841

В первом примере классы распределены как 1:4. Точность (precision), полнота (recall) и F-мера первого класса равны 0, а второго 0.75. При этом средняя точность, полнота и F-мера равны 0.6.

# С. Непараметрическая регрессия

2 секунды, 256 мегабайт

Реализуйте алгоритм непараметрической регрессии, который бы поддерживал различные функции расстояний, ядер и окон. Описание ядер можно найти здесь: https://en.wikipedia.org

# Входные данные

Первая строка содержит два целых числа N и M — число объектов и признаков ( $1 \le N \le 100, 1 \le M \le 10$ ).

Далее идёт N строк — описание набора данных. Каждая строка i содержит M+1 целое число  $d_{i,j} (-100 \leq d_{i,j} \leq 100)$  — описание i-го объекта. Первые M из этих чисел признаки i-го объекта, а последнее — его целевое значение.

Следующая строка описывает объект запроса q. Она состоит из M целых чисел  $d_{q,j}$   $(-100 \le d_{q,j} \le 100)$  — признаки объекта q.

Далее идут три строки состоящих из строчных латинских букв.

Первая из них — название используемой функции расстояния: manhattan, euclidean, chebyshev.

Вторая — название функции ядра: uniform, triangular, epanechnikov, quartic, triweight, tricube, gaussian, cosine, logistic, sigmoid.

Третья — название типа используемого окна: *fixed* — окно фиксированной ширины, *variable* — окно переменной ширины.

Последняя строка содержит параметр окна: целое число h ( $0 \le h \le 100$ ) — радиус окна фиксированной ширины, либо целое число K ( $1 \le K < N$ ) — число соседей учитываемое для окна

# Выходные данные

Выведите одно вещественное число с плавающей точкой — результат запроса.

```
ВХОДНЫЕ ДАННЫЕ

3 2
0 2 1
1 1 0
2 0 1
0 0
euclidean
uniform
fixed
2

Выходные данные
0.0000000000
```

# **входные данные**3 2

```
3 2
0 2 1
1 1 0
2 0 1
0 0
euclidean
gaussian
variable
2
ВЫХОДНЫЕ ДАННЫЕ
```

# 0.6090086848