Алгоритм поиска диссонансов временного ряда

Определения

Временной ряд (time series) T представляет собой хронологически упорядоченную последовательность вещественных значений $t_1, t_2, ..., t_N$, ассоциированных с отметками времени, где N – длина последовательности.

 $Paccmosnue\ (distance)\$ между подпоследовательностями C и M представляет собой функцию, которая в качестве аргументов принимает C и M, и возвращает неотрицательное число R. Для подпоследовательностей функция расстояния является симметричной, т.е. Dist(C,M)=Dist(M,C).

Пусть имеется временной ряд T, подпоследовательность C длины n, начинающаяся с позиции p, и подпоследовательность M длины n, начинающаяся с позиции q. Подпоследовательности C и M называются несамопересекающимися (non-self match), если $|p-q| \ge n$.

Определения

Подпоследовательность D длины n, начинающаяся с позиции l называется $\partial uc-$ сонансом временного ряда T, если D находится на наибольшем расстоянии от ближайшей несамопересекающейся с D подпоследовательности, чем любые другие подпоследовательсти временного ряда, т.е. $\forall C \in T$, несамопересекающихся с D M_D и с C $M_C: min(Dist(D, M_D)) > min(Dist(C, M_C))$.

Подпоследовательность D длины n, начинающаяся с позиции p называется K-M ducconancom временного <math>pяda, если D имеет K-е по размеру расстояние от ближайшей несамопересекающейся подпоследовательности, при этом не имея пересекающихся частей с i-ми диссонансами, начинающимися на позициях p_i , для всех $1 \le i \le K$, т.е. $|p-p_i| \ge n$.

Подходы к нахождению диссонансов:

- 2a составить матрицу расстояний для всех подпоследовательностей (для self-match будут фиктивные расстояния). Затем найти максимум из минимумов расстояний.
- 2б на основе последовательного алгоритма HOTSAX Кеога. На основе полученной эвристики выбирается оптимальный порядок перебора подпоследовательностей при поиске расстояния до ближайшего соседа. При этом находить расстояние до ближайшего соседа придется только для нескольких первых подпоследовательностей. Для оставшихся будет срабатывать условие «раннего выхода» из цикла.

Основной алгоритм

Входные данные

- T временной ряд $(t_i, 1 \le i \le m)$
- *m* длина ряда
- n длина подпоследовательности
- С множество подпоследовательностей

Результат работы

- bsf_loc позиция начала диссонанса временного ряда
- bsf_dist расстояние до ближайшего соседа подпоследовательности-диссонанса

Алгоритм

- 1. Подготовка: составить вектор ${\it C}$ из всех подпоследовательностей временного ряда .
- 2. Вычислить матрицу расстояний D каждой подпоследовательности временного ряда с каждой. Расстояния между подпоследовательностями C_i и C_j вычисляются по формуле:

$$D_{i,j} = \sum_{k=1}^{n} (C_i^k - C_j^k)^2$$

- 3. В каждой і-й строке матрицы D ($1 \le i \le m-n+1$), соответствующей подпоследовательности C_i заменить расстояния до пересекающихся с C_i подпоследовательностей (self-match) на ∞
- 4. В каждой і-й строке матрицы D находим минимальный элемент $D_{i,j \ min}$, формируем вектор V_{min} из элементов $D_{i,j \ min}$.
- 5. Находим максимальный элемент в векторе V_{min} (позиция этого элемента будет cootветствовать bsf_pos, а значение bsf_dist.

Хранение подпоследовательностей временного ряда

Временной ряд Т:

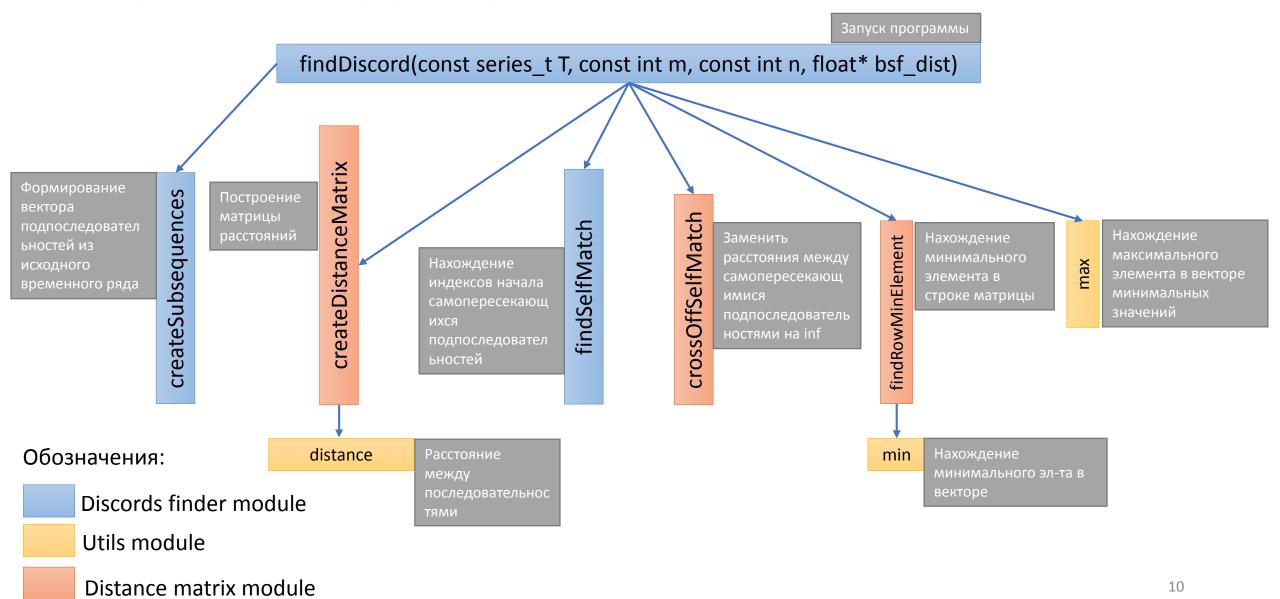


Поиск диссонансов: построение матрицы расстояний и нахождение самого далекого из ближайших соседей для каждой из подпоследовательностей

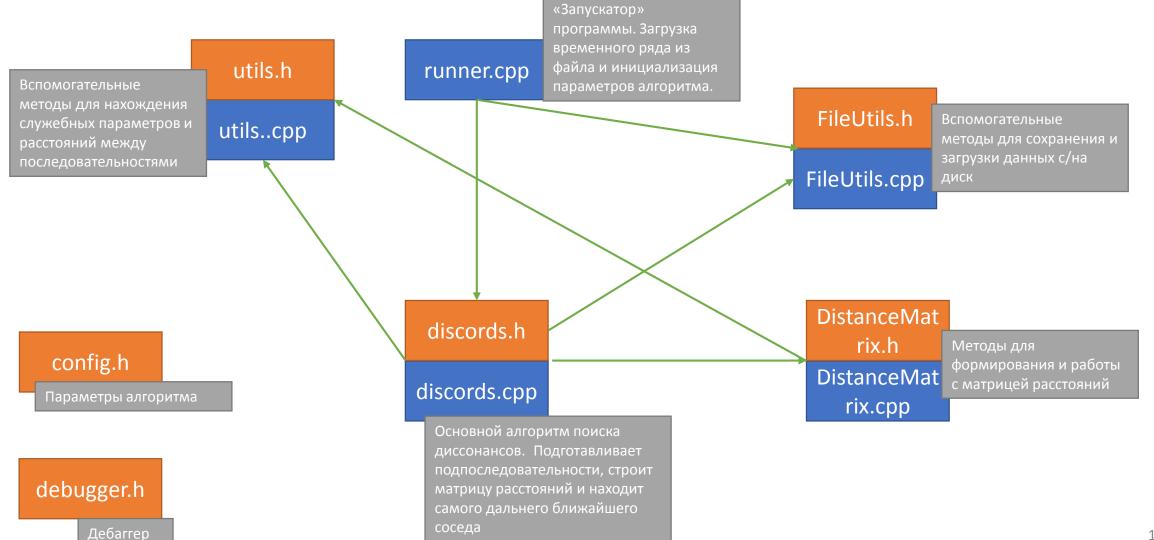


$$D_{C_i,C_j} = \text{Euclid_dist}(C_i, C_j) = \sum_{k=1}^{n} (C_i^k - C_j^k)^2, 1 \le j \le m - n + 1$$

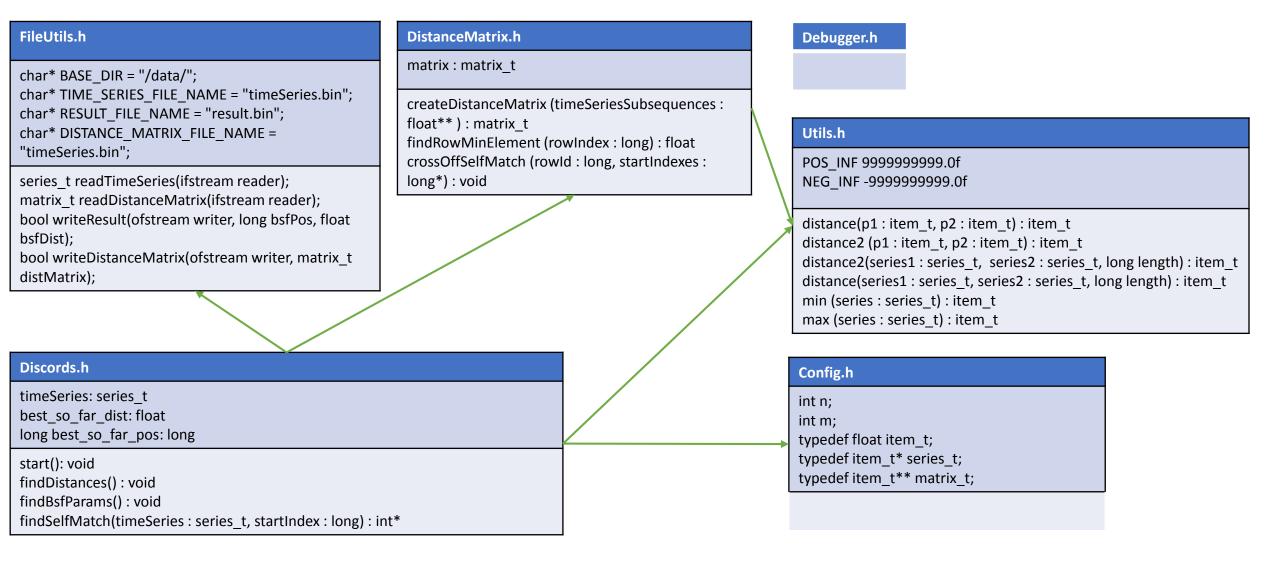
 ∞ — фиктивное расстояние (между подпоследовательностью и самой собой и между подпоследовательностью и self-match подпоследовательностями)



Файловая структура



Файловая структура



Ограничения алгоритма

Размер временного ряда ~ 50 000 элементов типа float при объеме памяти ускорителя 8gb

Длина ряда	Размер элемента	Длина подпослед овательнос ти	К-во подпоследова тельностей	Эл-тов в м-це расстояний	Эл-тов в м-це подпоследовате льностей	Размер памяти, Гб
1 000 000	4	128	999 873	999 746 016 129	127 983 744	3 999,50
500 000	4	1024	498 977	248 978 046 529	510 952 448	997,96
45 000	4	1024	43 977	1 933 976 529	45 032 448	7,92
45 000	4	128	44 873	2 013 586 129	5 743 744	8,08
43 200	4	7	43 194	1 865 721 636	302 358	7,46
175 000	4	128	174 873	30 580 566 129	22 383 744	122,41
175 000	4	1024	173 977	30 267 996 529	178 152 448	121,78

Тестовые данные

BruteForce							
DataSet	Кол-во элементов	Время работы					
HotSAX							
DataSet	Кол-во элементов	Время работы					
Последовательный с матрицей расстояний							
DataSet	Кол-во элементов	Время работы					

Old: последовательный алгоритм на основании алгоритма HOTSAX Keora (Keogh)

Входные данные

- T временной ряд $(t_i, 1 \le i \le m)$
- *m* длина ряда
- n длина подпоследовательности
- С множество подпоследовательностей
- w длина слова (в SAX аппроксимации подпоследовательностей), $1 \le w \le n, n \ mod \ w = 0$
- Lookup table (LT) для точек разделения в SAX
- A мощность алфавита для SAX представления подпоследовательностей

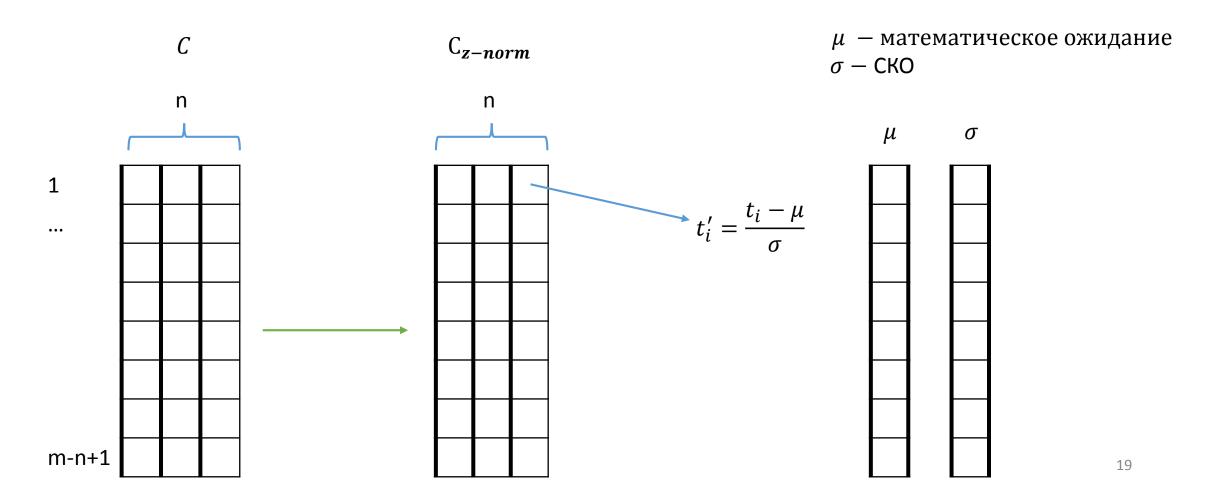
б.) Подбор эвристики для цикла с ранним выходом из итераций. Алгоритм:

- 1. Подготовка (выбор эвристики) подбор порядка подачи подпоследовательностей, при котором возможно быстро отбрасывать неподходящие подпоследовательности.
- 2. Поиск диссонансов перебор упорядоченных подпоследовательностей временного ряда с поиском наибольшего расстояния до ближайшего соседа

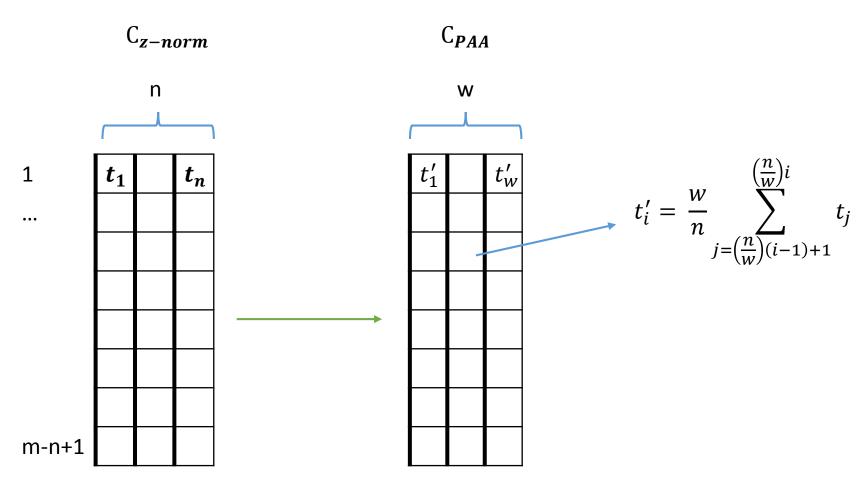
Алгоритм:

- 1. Подготовка (выбор эвристики) подбор порядка подачи подпоследовательностей, при котором возможно быстро отбрасывать неподходящие подпоследовательности.
 - 1. Z-нормализация подпоследовательностей C_{i} временного ряда
 - 2. Кусочная аппроксимация (РАА-представление)
 - 3. Кодирование с помощью lookup table
 - 4. Подсчет частот, нахождение мин. значения
- 2. Поиск диссонансов перебор упорядоченных подпоследовательностей временного ряда с поиском наибольшего расстояния до ближайшего соседа, с постепенным обновлением best_so_far_dist и «быстрым» выходом из итераций цикла.

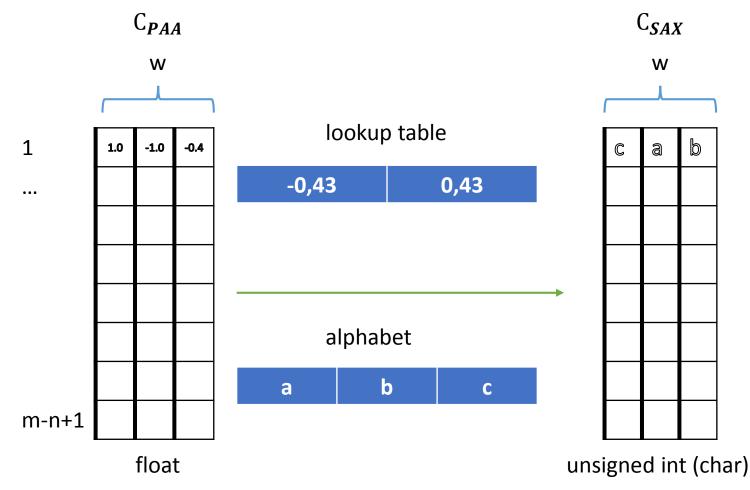
1.1 z-нормализация подпоследовательностей C_i временного ряда



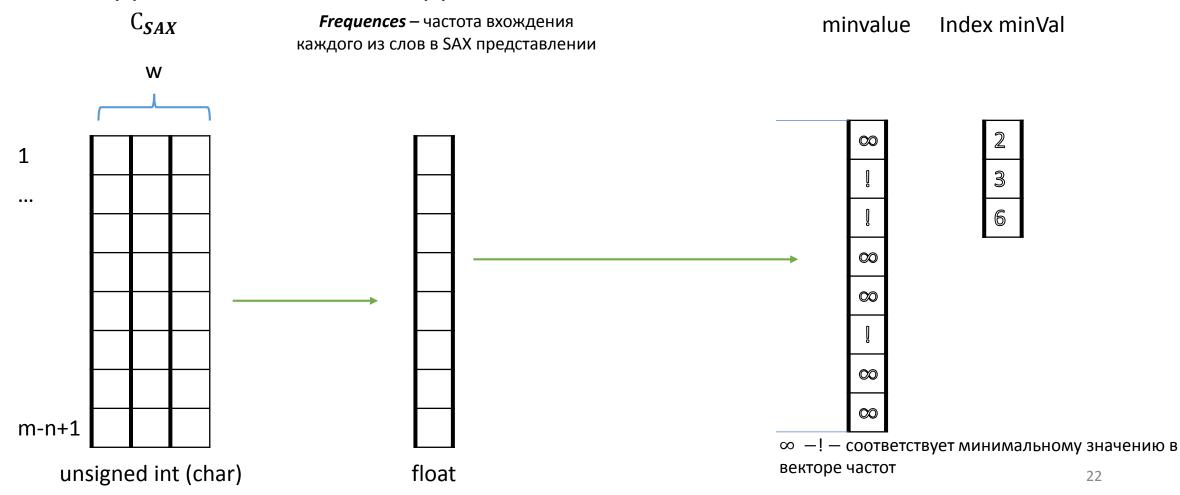
1.2 Аппроксимация с помощью кусочной агрегации (РАА)



1.3 Кодирование с помощью lookup table (аппроксимация с помощью символьной агрегации)



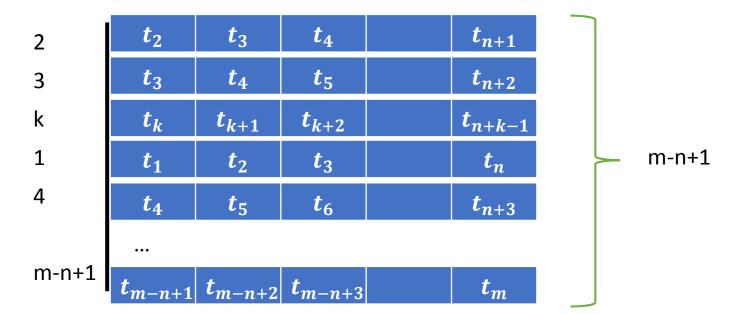
1.4 Подсчет частот, нахождение мин. значения



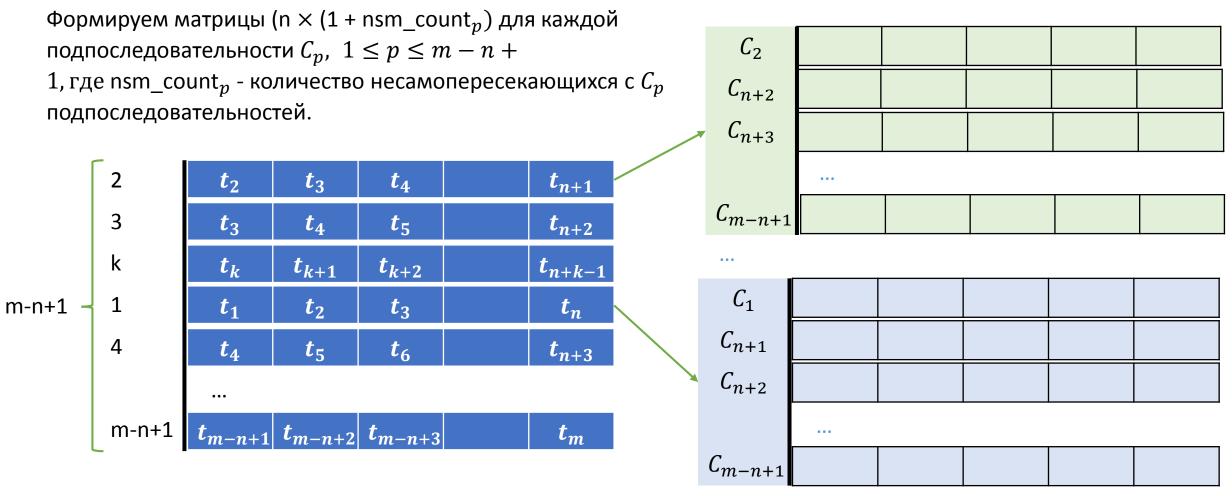
Упорядочивание множества подпоследовательностей

Index minVal

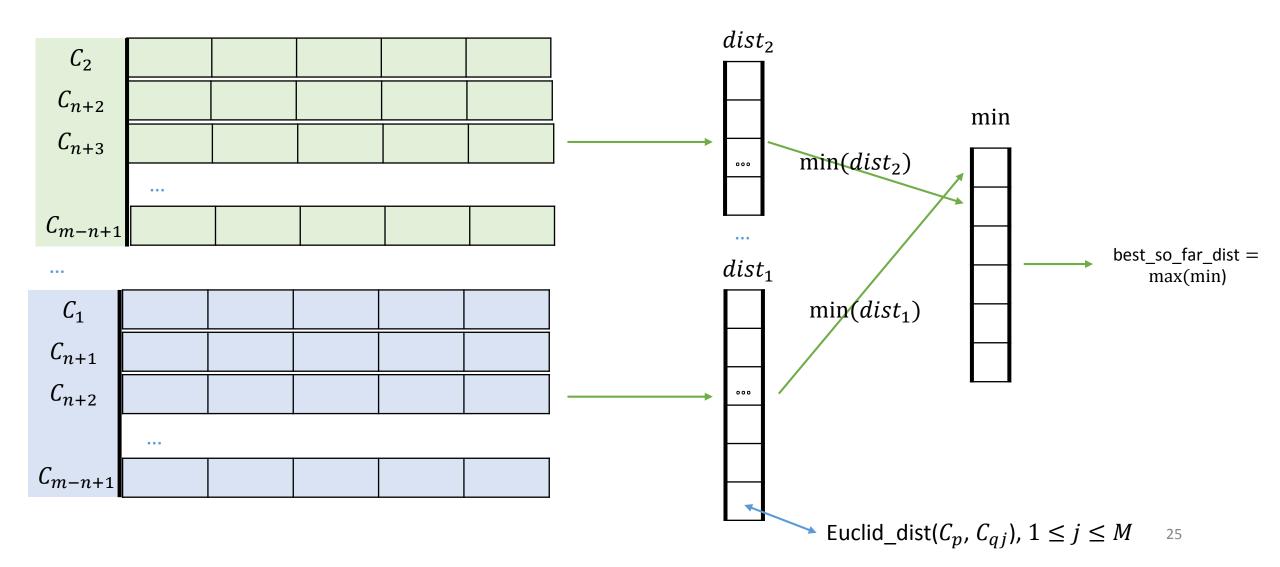




2. Поиск диссонансов: на основе эвристики с ранним выходом из итерации цикла



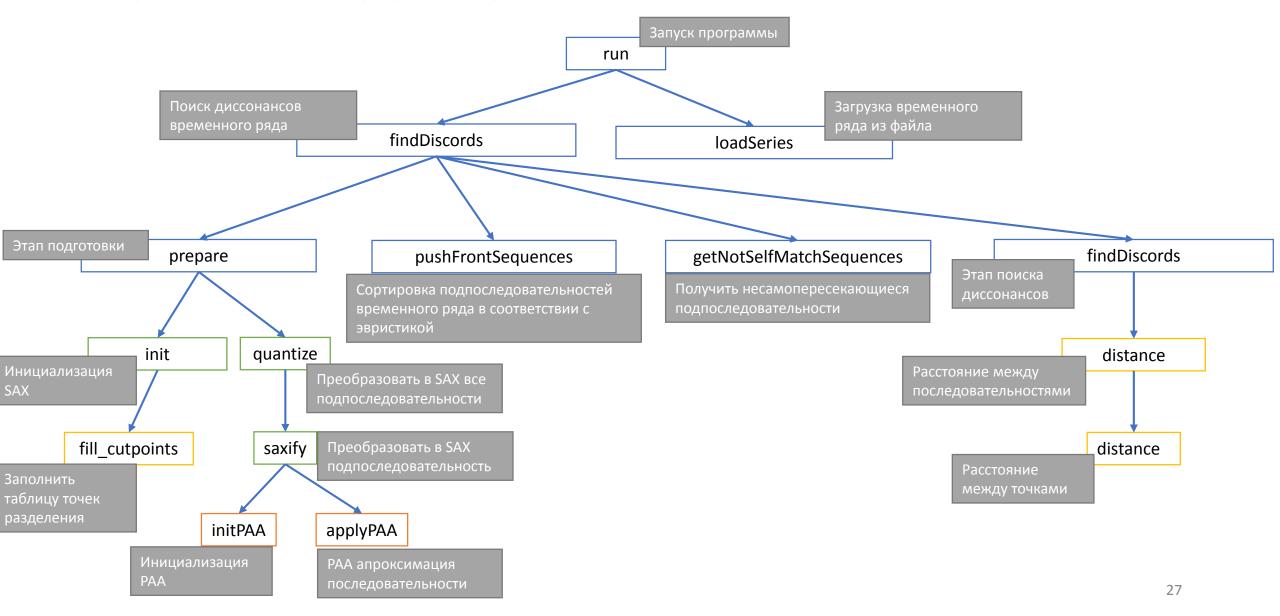
2. Поиск диссонансов: на основе эвристики с ранним выходом из итерации цикла

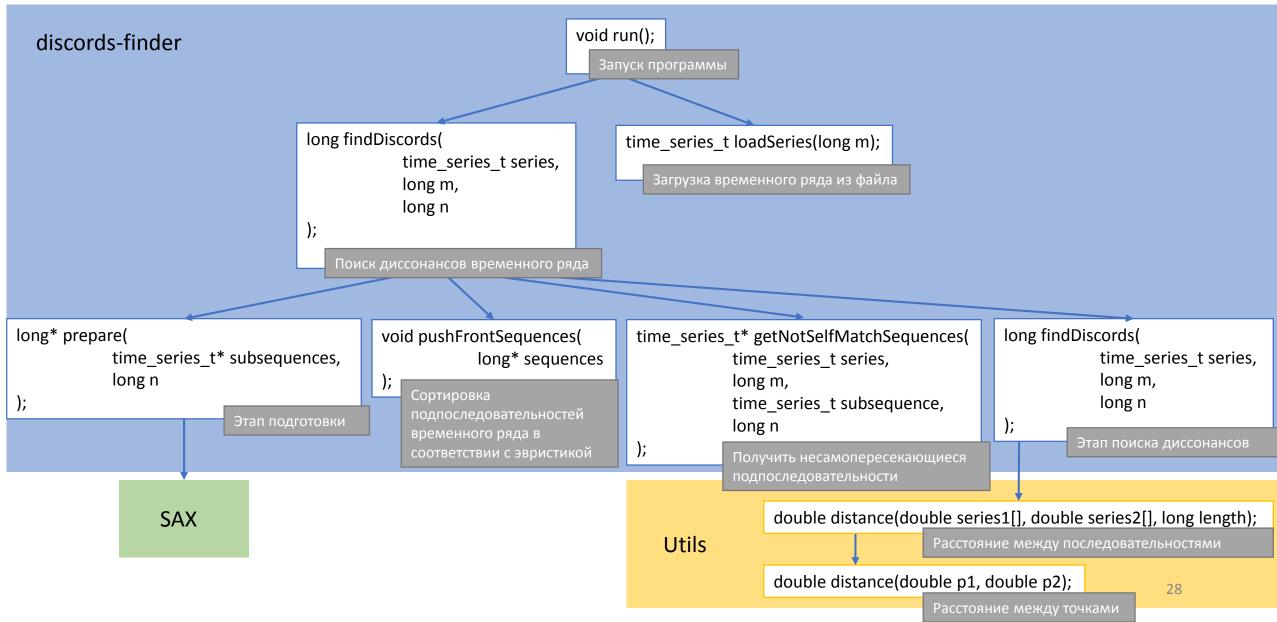


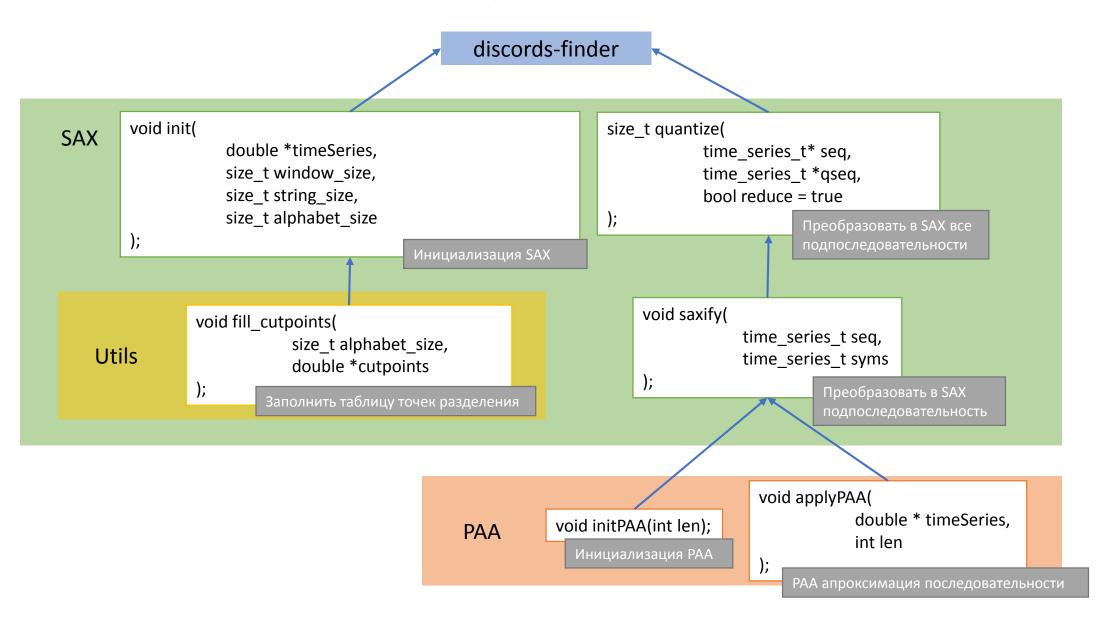
2. Поиск диссонансов: на основе эвристики с ранним выходом из итерации цикла

```
For(int p = 1; p < m-n+1; p++) {
            min = ∞;
            For(int j = 0; j < M; j++) {
                         if(is_self_match(C_p, C_i) {
                                      continue;
                         dist_i = \text{Euclid\_dist}(C_p, C_i)
                         if (dist<sub>i</sub> < best_so_far_dist) {</pre>
                                      -> C_n не подходит
                         if (dist_i < min) {
                                      min = dist_i;
            If(min > best_so_far_dist) {
                         best_so_far_dist = min;
                         best_so_far_pos = p;
```

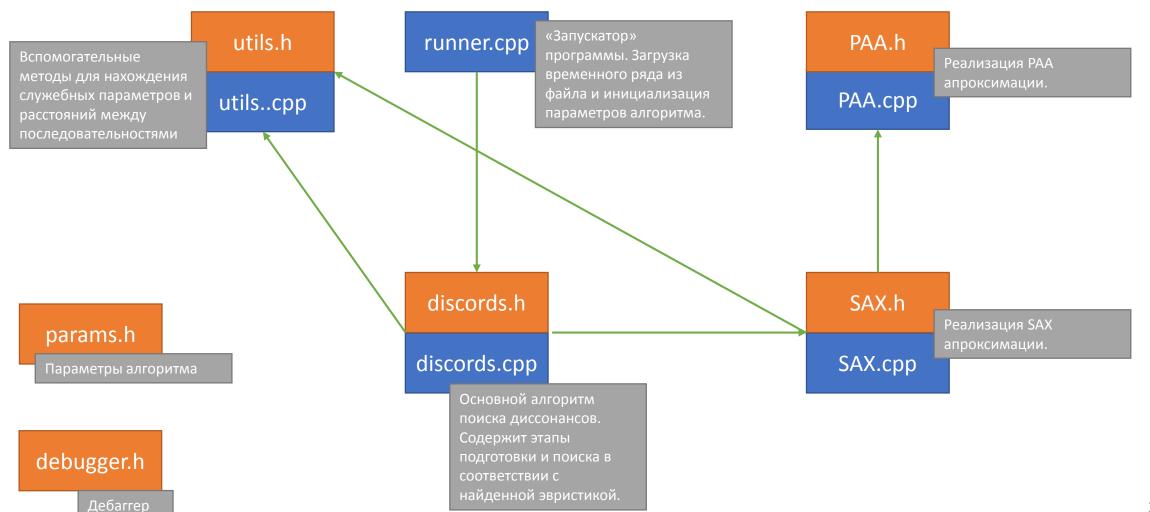
Output: диссонансом является подпоследовательность начинающаяся с best_so_far_pos позиции в исходном временном ряде.







Файловая структура



Файловая структура

PAA.h double * paaRepresentation; int length; int* counts; void initPAA(int len); void applyPAA(double * timeSeries, int len);

SAX.h size t m window size; size t m string size; size t m alphabet size; timeseries properties t timeseriesWithProperties;

```
alphabet size);
void saxify(vector<double> * seq,
vector<char> *syms);
size t quantize(const vector<double> * seq,
vector<int> *qseq, bool reduce = true);
```

void init(const vector<double> *timeSeries, size_t window_size, size_t string_size, size_t

Discords.h

```
typedef double * time series t;
#define POSITIVE INF
double best so far dist;
long best so far pos;
time series t* getNotSelfMatchSequences(time series t series, long m,
time series t subsequence, long n);
void pushFrontSequences(long* sequences);
long* prepare(time series t* subsequences, long n);
long findDiscords(time series t series, long m, long n);
void run();
```

Utils.h

```
typedef struct timeseries properties t {
vector<double> *timeSeries;// time series
double m baseline mean; // mean of series
double m baseline stdev; // stdev of series
bool m trained; // mean and stdev was found
};
```

```
void fill cutpoints(size t alphabet size, vector<double> *cutpoints);
double distance(double p1, double p2);
double distance2(double p1, double p2);
double distance2(double series1[], double series2[], long length);
double distance(double series1[], double series2[], long length);
timeseries properties t findTimeSeriesProperties(vector<double> *timeSeries);
double * zNormalization(const double *seq, double baseline mean, double
baseline stdev);
```

Params.h

```
time series toriginalSeries;
int n:
int m;
int w;
int A;
```

Debugger.h