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 ∂uc -conancom 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 диссонансом временного pядa, 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. $|p-p_i| > n$.

Eвклидово расстояние между двумя временными рядами Q и C длины n вычисляется по формуле $\boxed{1}$

$$Dist(Q,C) = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (q_i - c_i)^2}$$
(1)

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

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:

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

- 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 cooтветствовать bsf_pos, а значение bsf_dist.

Хранение подпоследовательностей временного ряда

Временной ряд Т:

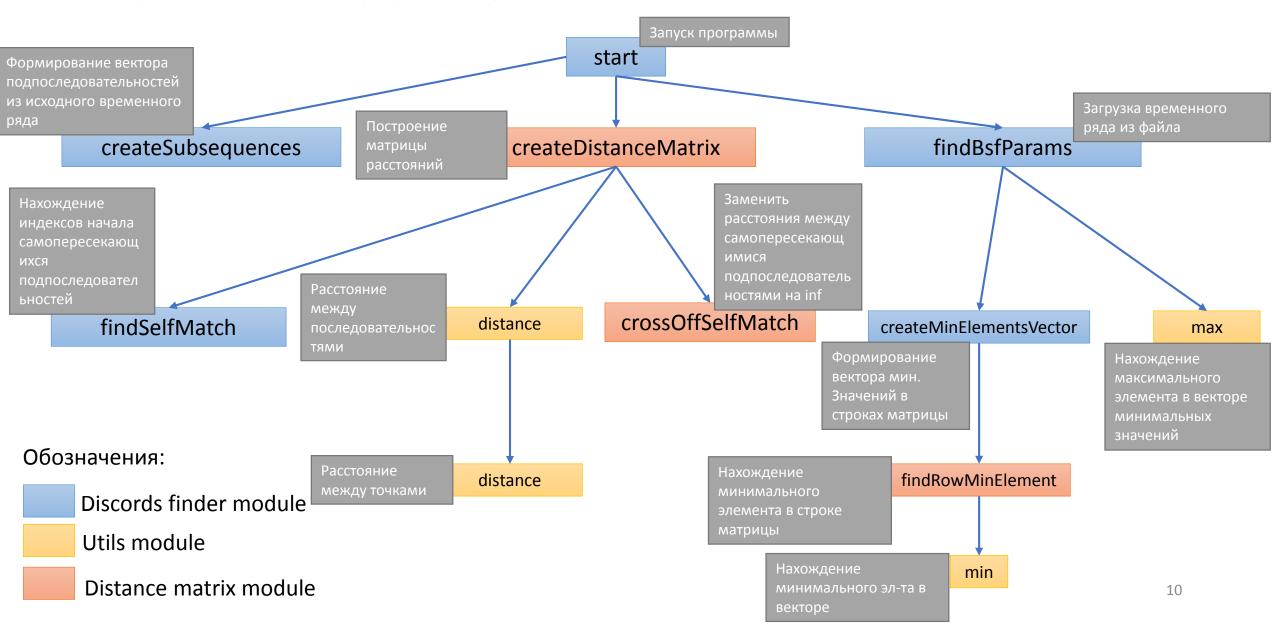


Поиск диссонансов: построение матрицы расстояний и нахождение самого далекого из ближайших соседей для каждой из подпоследовательностей

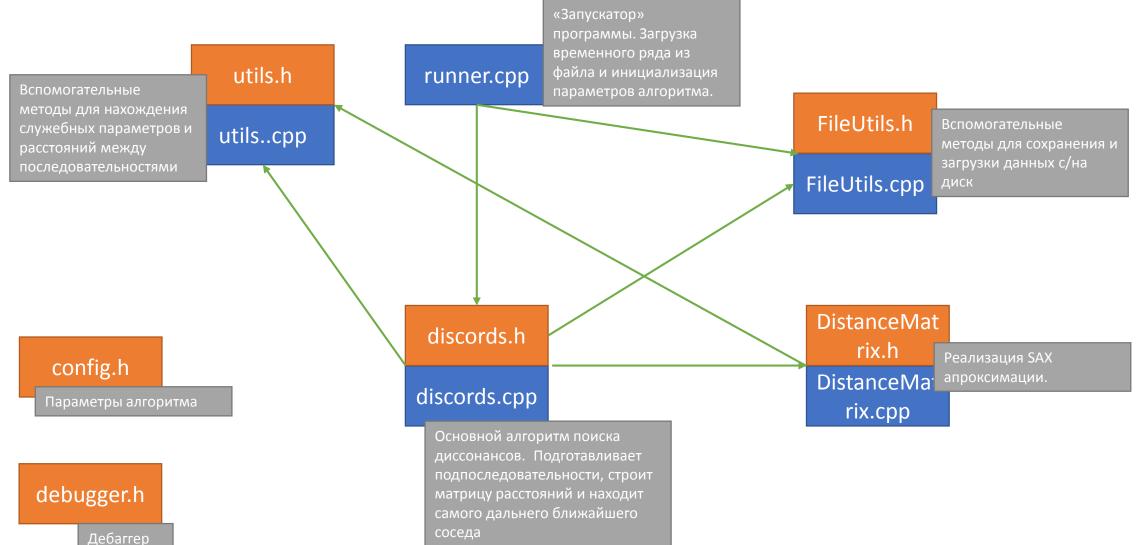


$$D_{C_i,C_j} = \text{Euclid_dist}(C_i, C_j) = \sqrt{\sum_{k=1}^{n} (C_i^k - C_j^k)^2}, 1 \le j \le m - n + 1$$

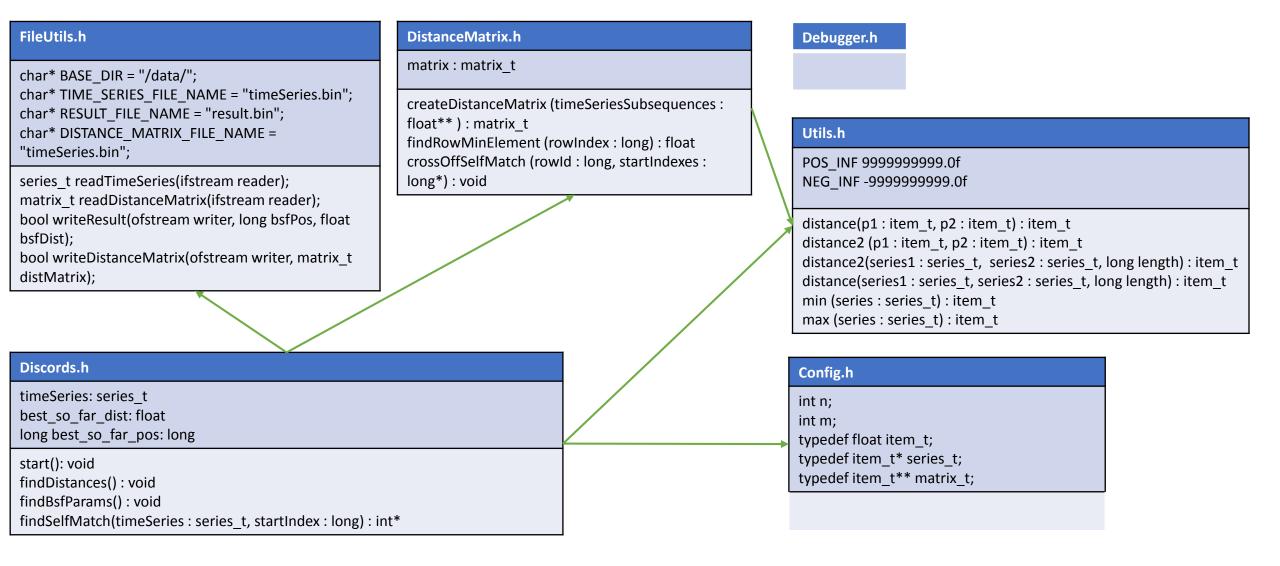
 ∞ — фиктивное расстояние (между подпоследовательностью и самой собой и между подпоследовательностью и self-match подпоследовательностями)



Файловая структура



Файловая структура



Расчеты памяти

Длина ряда	Длина подпоследовательности					
1000000,00	10	100	1000	10000	100000	1000000
Размер 1 элемента (байт)	Подпоследовательностей					
4	999991,00	999901	999001	990001	900001	1
Памяти занято матрицей (Тб): кол-во посл. * размер / 1024 / 1024 / 1024						
	3,637913324	3,637258523	3,630713756	3,565590232	2,946769382	3,64E-12

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

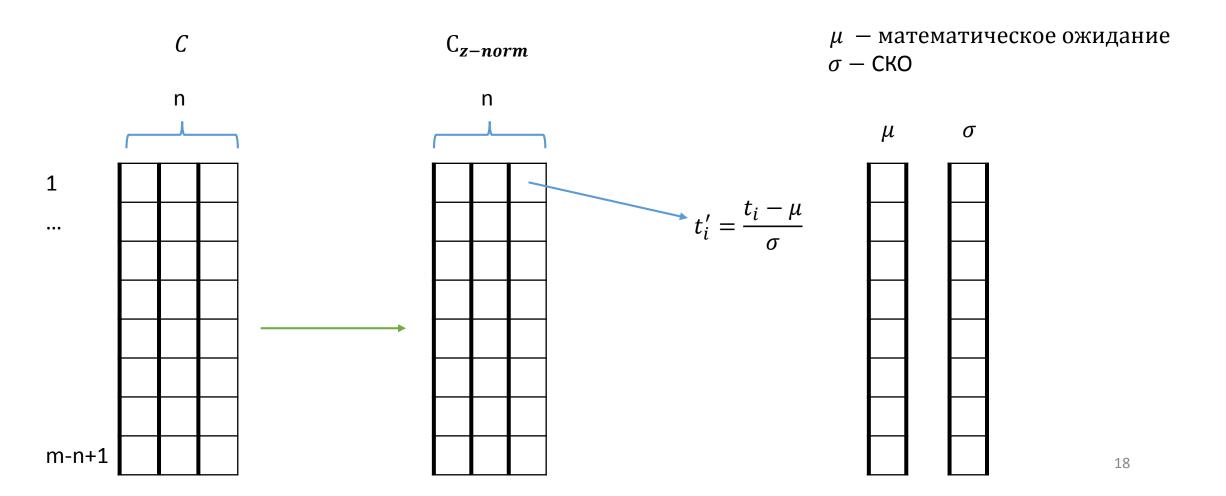
б.) Подбор эвристики для цикла с ранним выходом из итераций. Алгоритм:

- 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

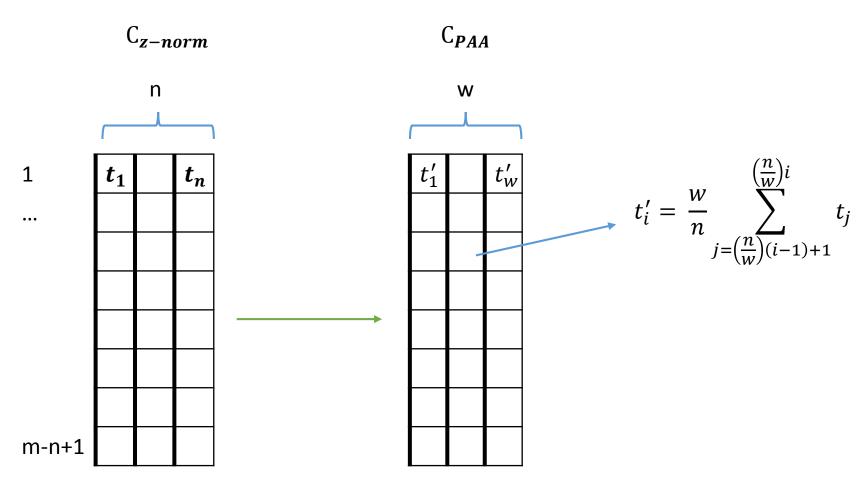
Алгоритм:

- 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.

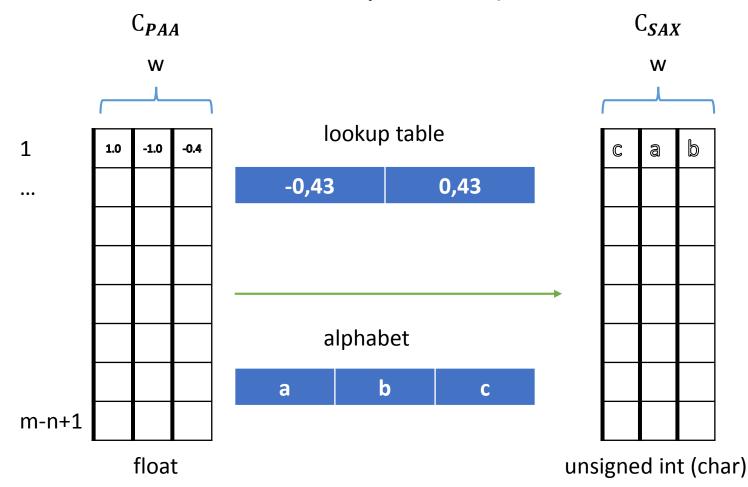
1.1 z-нормализация подпоследовательностей C_i временного ряда



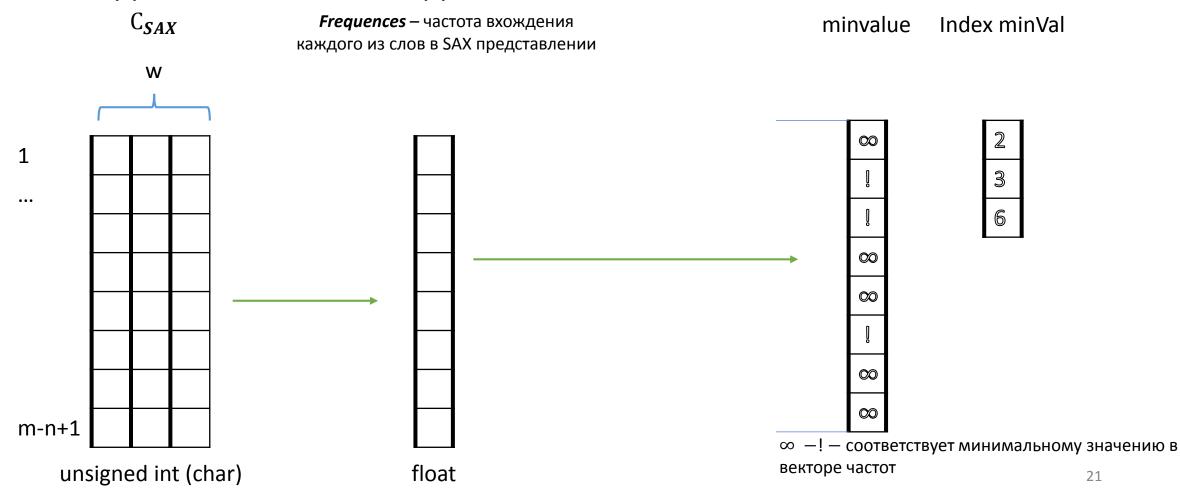
1.2 Аппроксимация с помощью кусочной агрегации (РАА)



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



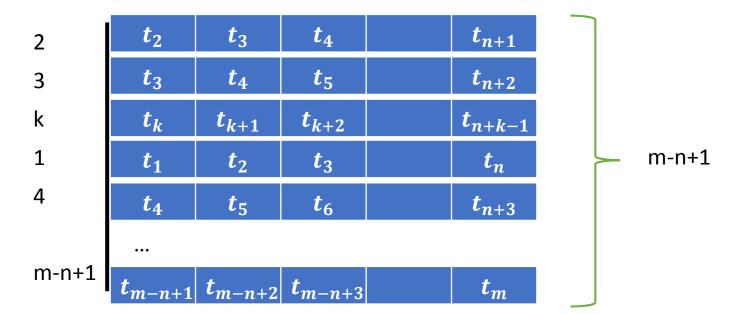
1.4 Подсчет частот, нахождение мин. значения



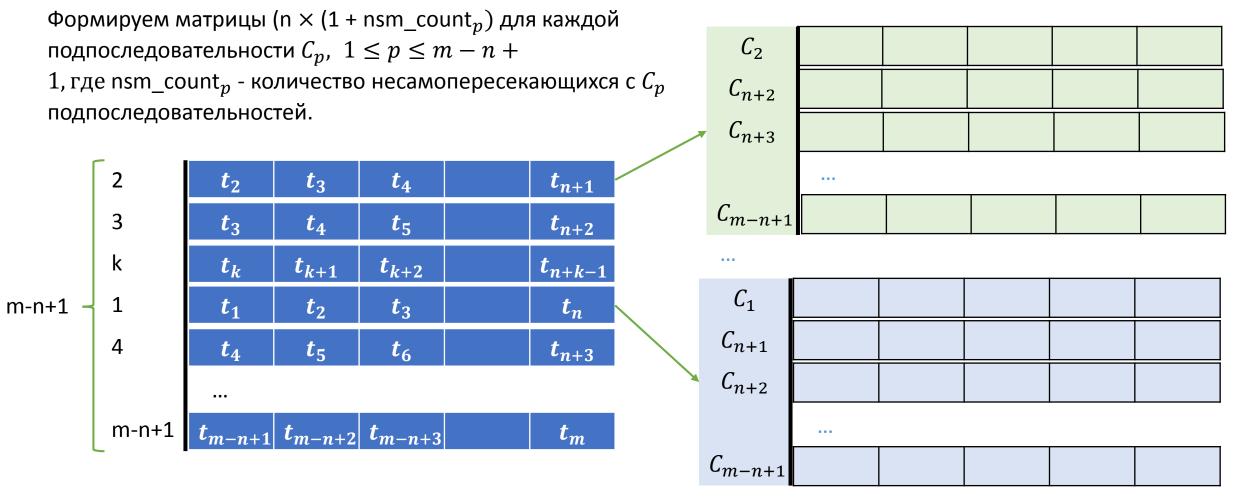
Упорядочивание множества подпоследовательностей

Index minVal

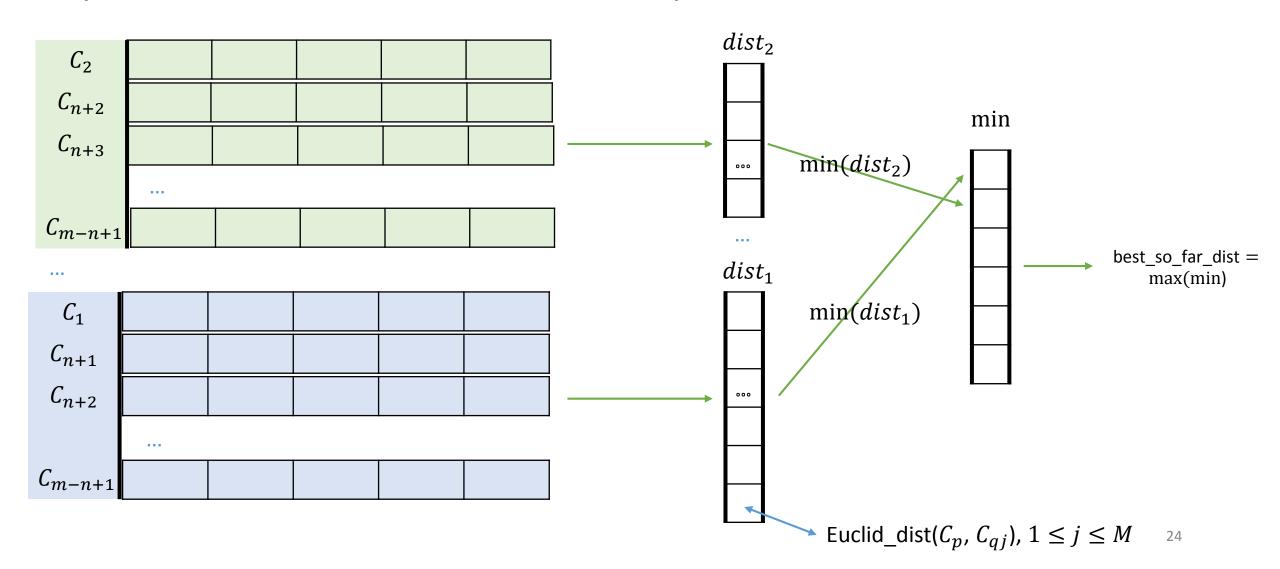




2. Поиск диссонансов: на основе эвристики с ранним выходом из итерации цикла



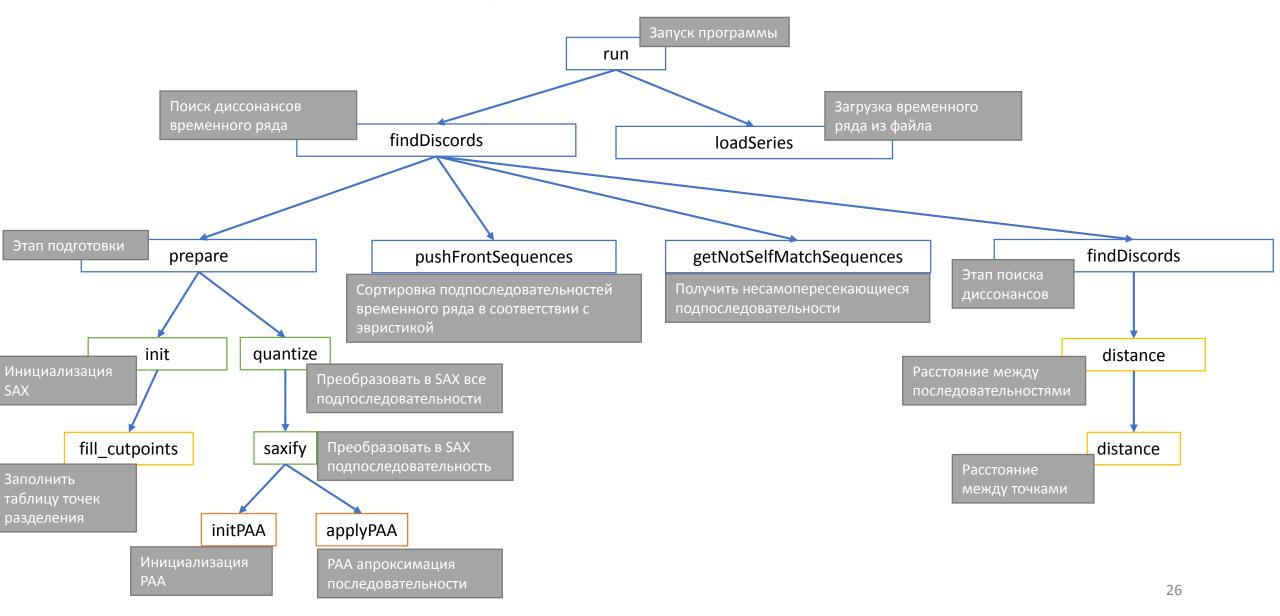
2. Поиск диссонансов: на основе эвристики с ранним выходом из итерации цикла

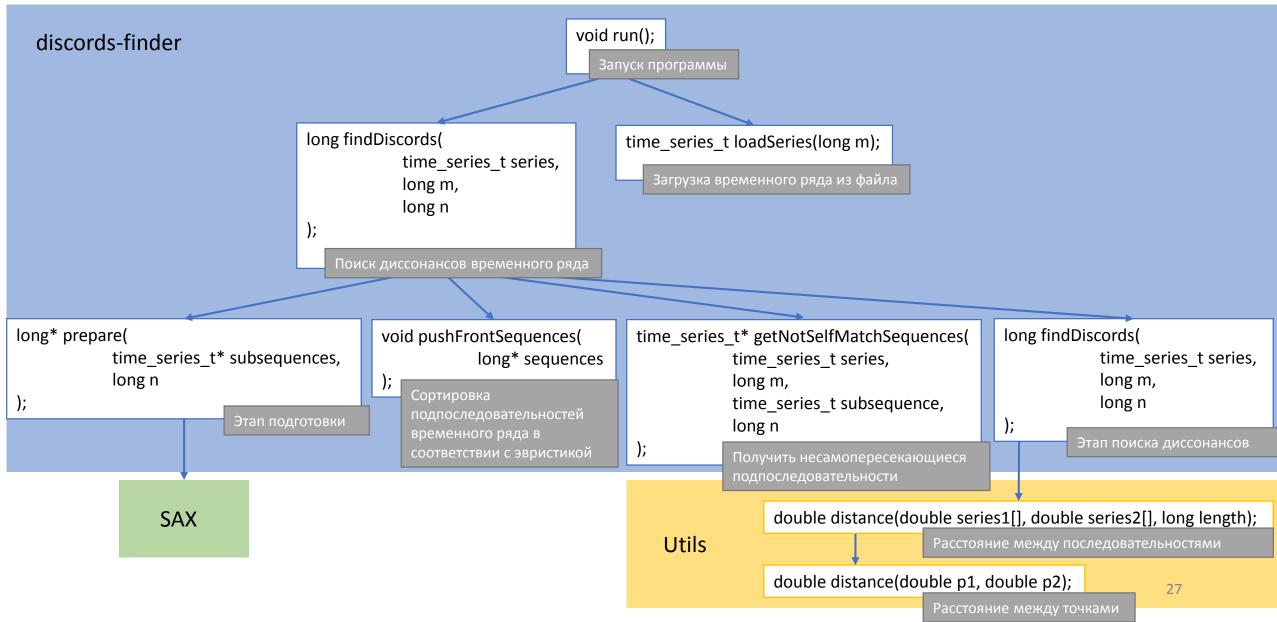


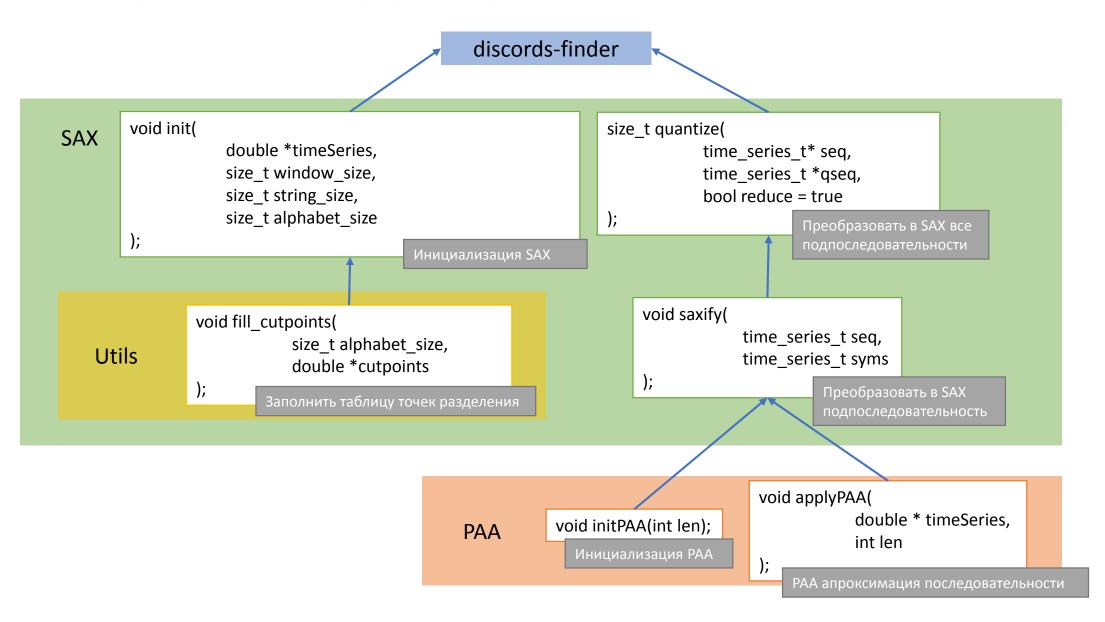
2. Поиск диссонансов: на основе эвристики с ранним выходом из итерации цикла

```
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;
```

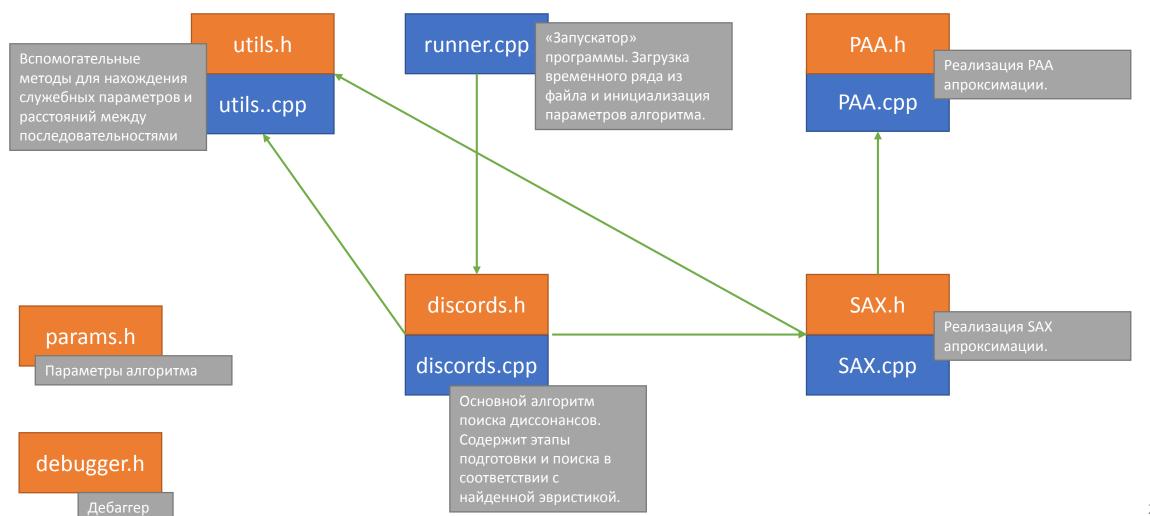
Output: диссонансом является подпоследовательность начинающаяся с best_so_far_pos позиции в исходном временном ряде.







Файловая структура



Файловая структура

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

size_t m_window_size; size_t m_string_size; size_t m_alphabet_size; timeseries_properties_t timeseriesWithProperties; void init(const vector<double> *timeSeries,

```
size_t window_size, size_t string_size, size_t alphabet_size); void saxify(vector<double> * seq, vector<char> *syms); size_t quantize(const vector<double> * seq, vector<int> *qseq, bool reduce = true);
```

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_t originalSeries;
int n;
int m;
int w;
int A;
```

Debugger.h