

# Introduction to Matrix Profile 행렬 프로파일에 대한 이해

파이널 프로젝트 3주차

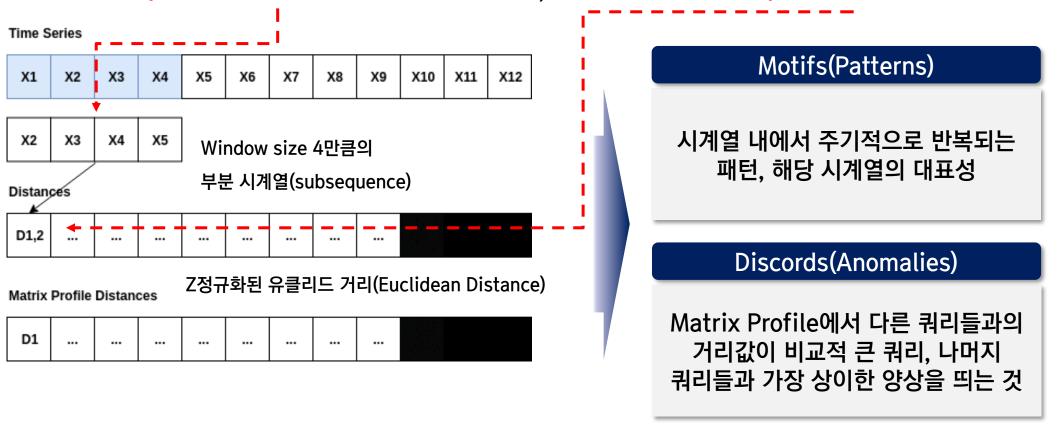
2023.11.22(수) 16:00 김설진/안정현/이승용/이지흔/이혜준

1

### **Abstract**

#### Matrix Profile의 아이디어

전체 시계열을 1) 짧은 길이의 부분 시계열로 잘라, 조금씩 이동하여 2) 거리를 측정하는 방법론



#### Matrix Profile의 요소

- 1) 전체 시계열(Time Series) : 시간 T만큼의 시계열 자료
- 2) 부분 시계열(Subsequence) : <u>i번째 위치에서 m길이 만큼</u>의 값을 가진 sequence

$$T_{i,m} = t_i, t_{i+1}, \dots, t_{i-m+1}, \ 1 \le i \le n-m+1$$

3) 부분 시계열 집합(All-subsequences set): 전체 시계열 T 중 m을 윈도우 사이즈로 하는 모든 sequence들의 집합

$$A = \left[ \, T_{1,m}, \, T_{2,m}, \dots, T_{n-m+1,m} \right]$$

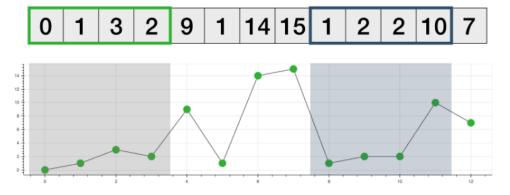
- 4) 거리 행렬(Distance Matrix): 모든 sequence 집합에 존재하는 원소들과 <u>기준 subsequence와의 유클리드 거리</u>
  - 거리 행렬은 대칭
  - 대각행렬은 0 (자기 자신과의 거리는 0)
  - 행렬의 크기는 (T-m+1)x(T-m+1)

5) **행렬 프로파일(Matrix Profile)** : 거리 행렬의 각 열에서 가장 작은 값, 즉 <u>자기 자신을 제외한 가장 가까운</u> subsequence와의 거리를 원소로 가지는 행렬

$D_1$	$D_2$	<i>.</i>	$D_{n-m+1}$
$d_{1,1}$	$d_{1,2}$		$d_{1,n-m+1}$
$d_{2,1}$	$d_{2,2}$		$d_{2,n-m+1}$
$d_{n-m+1,1}$	$d_{n-m+1,2}$		$d_{n-m+1,n-m+1}$
<b>+</b>	↓	$\downarrow$	<b>+</b>
$min(D_1)$	$min(D_2)$		$min(D_{n-m+1})$

#### Matrix Profile의 계산 예시

1) Window size 4만큼의 길이를 가지는 subsequence



- 위 그림을 보면 0번째 인덱스에서의 subsequence와 8번째 인덱스에서의 subsequence 간 유사한 패턴이 있음을 확인 가능
- 육안 상으로 비슷해 보일 뿐, 정확한 판단을 위해서는 수치화된 score가 필요

2) 기준 subsequence와의 유클리드 거리 계산

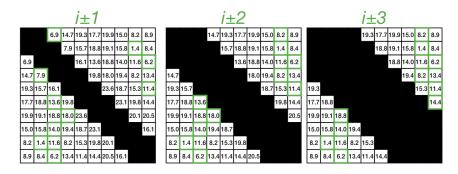
0 1 3 2 9 1 14 15 1 2 2 10 7

- 사이즈 4의 window를 옆으로 sliding하면서 pairwise Euclidean distance를 계산
- 하나의 기준 sequence 당 총 10(13-4+1)개의 거리가 도출되며, 이와 같은 계산을 총 10(13-4+1)번 반복
- (n-m+1)x (n-m+1) 사이즈의 거리 행렬(Distance Matrix) 산출

Euclidean Distance(d) = 
$$\sqrt{(x_2 - x_1)^2 + (y_2 - y_1)^2}$$

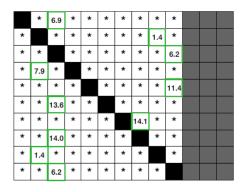
#### Matrix Profile의 계산 예시

3) Exclusion zone 지정



- exclusion zone: trivial matches(자기 자신 또는 인접한 시계열과의 거리는 필연적으로 매우 가까움)를 피하기 위해 설정
- 일반적으로 현재 window index를 기준으로 window size(m)의 1/2만큼 전후로 하여 exclusion zone 지정
- 위 케이스에서는 자기 자신과의 거리인 0만 제외

4) 거리 행렬에서 행렬 프로파일(Matrix Profile) 추출



- Distance Matrix의 각 행 또는 열에서 최소값만을 저장
- 최소값만을 고려하는 것은 공간 복잡도(메모리 사용량)를 최소화 하는 것을 의미

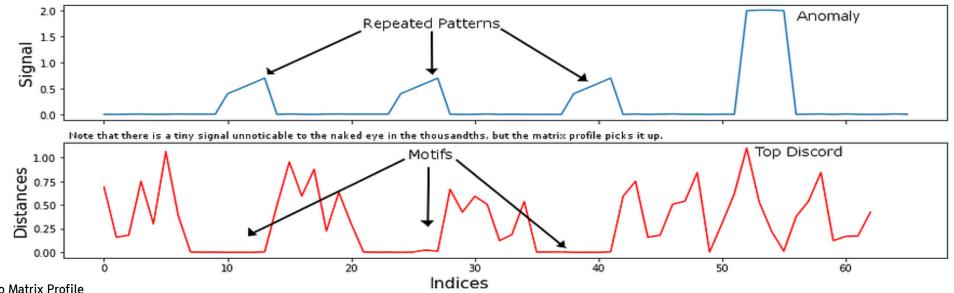
#### Matrix Profile의 해석

### 모티프(motifs)

- 시계열 내에서 가장 비슷한 패턴을 가지는 부분 시계열 쌍
- 반복적으로 나타나는 유사한 패턴들의 경우, Matrix Profile에서 낮은 수치를 가짐

### 디스코드(discords)

- Matrix Profile에서 가장 큰 값이며 이는 유사한 부분 시계열이 없거나 매우 이질적인 패턴이라는 것을 의미
- 이상탐지에 활용 (global discord vs local discord)



6