

페이로드 시그니처 품질 평가를 통한 고효율 응용 시그니처 탐색

이 성 호*, 김 중 현*, 구 영 훈**, Baraka D. Sija**, 김 명 섭^o

High Performance Signature Generation by Quality Evaluation of Payload Signature

Sung-Ho Lee*, Jong-Hyun Kim*, Young-Hoon Goo**, Baraka D. Sija**, Myung-Sup Kim^o

요 약

인터넷 속도의 증가와 다양한 응용의 개발로 인해 인터넷 사용자와 이들이 발생시키는 인터넷 트래픽의 양이 급격히 증가하고 있다. 트래픽 분석에 있어서 트래픽 응용 식별 방법은 페이로드 시그니처에 의존적이기 때문에 시그니처의 구성이나 개수에 따라 높은 부하와 처리 속도가 느린 단점을 갖는다. 따라서 본 논문에서는 응용 식별을 위한 페이로드 시그니처의 중요도를 평가하는 방법과 이를 바탕으로 높은 효율의 시그니처를 탐색하는 방법을 제안한다. 각 시그니처 별로 3가지 기준을 바탕으로 가중치를 계산하고 계산된 가중치와 시그니처 맵을 통해 고효율의 시그니처 세트를 탐색한다. 제안하는 방법을 실제 트래픽에 적용했을 때 기존 대비 약 4배의 응용 식별 능력을 가진 높은 효율의 시그니처들을 정의할 수 있었다.

Key Words : Application Traffic Identification, Application Signature, Signature Quality Evaluation S-Map

ABSTRACT

Internet traffic identification is an essential preliminary step for stable service provision and efficient network management. The payload signature-based-classification is considered as a reliable method for Internet traffic identification. But its performance is highly dependent on the number and the structure of signatures. If the numbers and structural complexity of signatures are not proper, the performance of payload signature-based-classification easily deteriorates. Therefore, in order to improve the performance of the identification system, it is necessary to regulate the numbers of the signature. In this paper, we propose a novel signature quality evaluation method to decide which signature is highly efficient for Internet traffic identification. We newly define the signature quality evaluation criteria and find the highly efficient signature through the method. Quality evaluation is performed in three different perspectives and the weight of each signature is computed through those perspectives values. And we construct the signature map(S-MAP) to find the highly efficient signature. The proposed method achieved an approximately fourfold increased efficiency in application traffic identification.

※ 이 논문은 2016년도 정부(미래창조과학부)의 재원으로 정보통신기술진흥센터의 지원을 받아 수행된 연구임 (No.B0101-16-0300, 사이버 공격의 사전 사후 대응을 위한 사이버 블랙박스 및 통합 사이버보안 상황분석 기술 개발) 및 2015년도 정부(교육부)의 재원으로 한국연구재단의 지원을 받아 수행된 기초연구사업임 (No. 2015R1D1A3A01018057)

♦ First Author : Korea University Department of Computer and Information Science, gaek5@korea.ac.kr, 학생회원

^o Corresponding Author : Korea University Department of Computer and Information Science, tmskim@korea.ac.kr, 종신회원

* Network Security Research Section, Cyber Security Research Laboratory, ETRI. jhk@etri.re.kr

** Korea University Department of Computer and Information Science, gyh0808@gmail.com, sijabarakajia25@korea.ac.kr, 학생회원
논문번호 : KICS2016-07-171, Received July 31, 2016; Revised September 19, 2016; Accepted September 21, 2016

I. 서 론

네트워크의 고속화와 더불어 다양한 서비스와 응용 프로그램이 개발됨에 따라 개인 또는 기업은 인터넷으로 대표되는 네트워크에 대한 의존이 상당히 커져 가고 있다. 이와 같은 현실 속에서 네트워크의 효율적 운용과 관리를 위한 응용 레벨의 트래픽의 모니터링과 분석은 네트워크 사용현황 파악과 확장계획 수립 등의 다양한 분야에서 필요성이 증가하였다. 따라서 다양한 종류의 응용 레벨 트래픽을 정확하게 분류할 수 있는 방법과 고속 링크에서 발생하는 대용량의 트래픽을 실시간으로 처리하는 방법이 요구된다.

응용 레벨 트래픽 분류 방법에 있어 페이로드 시그니처 기반 분석 방법은 다른 분석 방법들에 비해 상대적으로 높은 분류 정확성과 식별률을 보였지만 낮은 처리 속도는 여전히 문제점으로 남아있었다.^{1,2)} 응용의 사용이 증가하고 있는 추세를 고려했을 때 페이로드 기반 분석 방법의 처리 속도 문제는 반드시 해결되어야 하는 과제이다.

본 논문에서는 트래픽 응용 식별을 위한 시그니처 생성 시스템에서 생성된 페이로드 시그니처의 중요도를 3가지 기준으로 평가한다. 그리고 평가는 내용을 수치화해 응용 식별 측면에서 상대적으로 높은 효율을 갖는 시그니처를 탐색하는 방법을 제안한다.

제안하는 방법의 검증을 위하여 토렌트 응용 트래픽을 통해 실험을 진행하였다. 실험을 위해 응용 시그니처 자동 생성 시스템을 통해 시그니처들을 추출했다. 추출된 시그니처에 제안하는 시그니처 품질 평가 방법을 적용시켰고 이를 통해 탐색된 고효율의 시그니처들은 시그니처 비율 대비 응용 식별률의 감소율을 고려해 최적의 점점(Optimal Point)을 찾았다. 그 결과 이전의 시그니처들 보다 평균적으로 4배의 응용 식별 효율을 보였다. 품질 평가 방법은 시그니처의 활용성, 고유성 그리고 매칭 속도 3가지 측면에서 이루어진다. 3가지 기준으로 Quality Weight값을 계산하고 시그니처 맵인 S-MAP을 구성한다. 최종적으로 S-MAP을 통해 본 논문에서 제안하는 고효율의 응용 시그니처를 탐색할 수 있다.

본 논문의 구성은 다음과 같다. 본 장의 서론에 이어, 2장에서는 관련 연구에 대해 기술하고, 3장에서는 해결하고자 하는 문제에 대해 정의한다. 4장에서는 제안하는 방법의 핵심이 되는 시그니처 품질 평가 방법과 탐색 방법에 대해 설명한다. 5장에서는 제안하는 방법을 통해 정의된 고효율 시그니처를 트래픽 응용 식별 시스템에 적용해 실험해보고 그 결과를 통해 제

안하는 방법의 타당성을 증명한다. 마지막으로 6장에서는 결론 및 향후 연구에 대해 기술한다.

II. 관련 연구

응용 프로그램 서비스 제공자는 방화벽을 우회하여 사용자에게 원활한 서비스를 제공하기 위해 복잡한 구조의 응용 레벨 프로토콜 구성하기 때문에 시그니처 또한 복잡하고 다양한 형태로 나타난다. 또한 인터넷에 기반한 응용의 증가로 인해 시그니처의 개수가 증가하고 그 가치 또한 높아지고 있다. 시그니처의 복잡도가 커지고, 개수가 증가하면서, 페이로드 시그니처 기반 응용 식별 시스템의 처리 속도는 전체적인 트래픽 분석 시스템의 성능을 결정하는 중요한 요소로 작용하게 되었다.^{8,10)} 따라서 본 논문에서 제안하는 시그니처의 중요도 평가 방법과 이를 통한 고효율 시그니처 탐색 방법을 통해 앞에서 정의한 시그니처의 비효율을 개선하고 트래픽 응용 식별 시스템의 근본적인 성능 향상 효과를 기대할 수 있다. 이러한 방법과 관련해 기존에도 많은 연구들이 진행되어 왔다.

응용 식별 시스템의 속도 향상을 위한 다양한 패턴 매칭 알고리즘들이 제안되었다. 하지만 패턴 매칭 알고리즘의 성능은 입력 데이터의 구성에 의존적이며, 제한적인 성능 향상을 나타낸다⁵⁾. 또한 매칭 단계에서 시그니처별로 갖는 오프셋이나 패턴에 대한 고려를 하지 않기 때문에 시그니처의 구성이나 구조에 종속적이라는 한계점이 있었다.

따라서 기존의 매칭 알고리즘 성능 개선의 한계적 문제점을 해결하기 위해 응용 레벨 트래픽의 발생 패턴을 분석 시스템에 반영하여 시그니처의 탐색 공간을 최소화하는 방법이 제안되었다^{6,8)}. 트래픽의 발생 패턴이나 특징을 반영해 응용 식별 효율을 높인다는 점에서 본 논문에서 제안하는 방법과 유사하다. 그러나 기존의 연구에서는 각 시그니처의 HC(Hit Count)만을 고려했다. 결과적으로 탐색 공간은 최소화 했지만 방법을 통해 효율적인 시그니처를 탐색하고 분류하지 못했다. 결과적으로 시그니처의 비효율성을 근본적으로 해결하지 못했고 방법 역시 제한적이었다.

시그니처 패턴 매칭 알고리즘이나 시그니처의 구성에 의존하지 않고 트래픽 간의 지역적인 연관성을 이용한 분석 방법도 제시되었다^{3,4,7)}. 하지만 CDN(Content Delivery Network)트래픽과 같은 상호 연관성은 존재하지만, 서로 다른 응용을 나타내는 트래픽을 정확하게 식별할 수 없었다. 따라서 전체적인 트래픽 분석 시스템의 구성에 있어서 한계점이 존재한다.

기존의 연구는 페이로드 시그니처 기반 트래픽 분류 시스템의 처리 속도 향상을 위해서 패턴 매칭 기법을 소프트웨어 또는 하드웨어적으로 개선하려는 노력과 트래픽의 특징을 정의하고 그룹화해서 시그니처 탐색 범위를 최소화 하는 방법이 주를 이루었다.^[9,11] 하지만 이러한 방법은 모두 앞에서 정의한 시그니처의 비효율성을 판단하고 수치화할 수 있는 방법이 없었다. 때문에 비효율적인 시그니처들은 계속 활용되어 왔고 그 결과 응용 트래픽 식별 방법이나 전체 트래픽 분석 시스템의 성능 향상에 있어 많은 개선을 이루어 낼 수 없었다.

III. 문제 정의

현재의 응용 트래픽 시그니처 생성 시스템에서 생성된 페이로드 시그니처는 단순히 분석을 목표로 하는 응용의 트래픽 파일에서 공통적으로 나오는 문자열을 찾아 나열하는 단계에 지나지 않았다. 따라서 생성된 시그니처들 중에는 응용 식별 측면에서 의미를 갖는 높은 수준의 시그니처도 있지만 단순히 의미 없는 공통된 문자들이 나열된 낮은 수준의 시그니처들도 존재하게 된다.

생성된 시그니처의 정확성과 그 의미를 평가할 명확한 지표와 기준이 없었다. 그 결과 불필요한 시그니처들 또한 분석 과정에 포함될 수 밖에 없었고 응용 식별률 측면에서는 일정 수준 이상을 만족했지만, 각 시그니처의 식별 효율과 그 중요성을 알 수 없었기 때문에 어떤 시그니처가 중요한 시그니처인지 판단할 수 없었다.

본 논문에서는 이러한 현상을 시그니처의 비효율로 정의하고 각각의 시그니처 별로 식별 효율과 시그니처로서의 중요도를 평가하는 방법과 이를 구체적으로 수치화해 고효율의 시그니처를 탐색하는 방법을 제안한다.

그림 1은 현재의 응용 트래픽 페이로드 시그니처 생성 시스템을 나타낸다. 시그니처 생성을 목표로 하는 응용에 대한 트래픽 파일들을 Automatic Signature Generator에 넣게 되면 각 트래픽 파일들에서 공통적으로 나오는 문자열을 바탕으로 해당 응용에 대한 Flow, Packet, Content 시그니처가 생성되게 된다. 본 논문에서 제안하는 방법의 핵심은 그림1의 Signature Quality Evaluation 부분이다. Quality Evaluation 방법은 앞서 Signature Generator에서 생성된 시그니처들을 받아와 각 시그니처들을 3가지 기준을 바탕으로 평가하고 수치화해 가장 최적의 시그니처를 탐색한다.

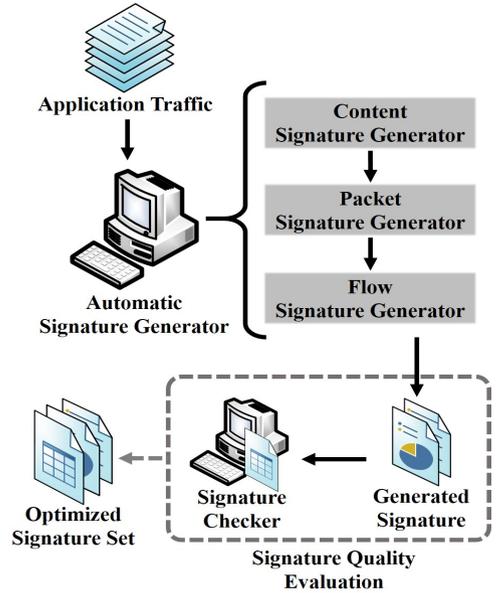


Fig. 1. Quality evaluation system

이를 통해 높은 응용 식별 효율과 시그니처로서 특징을 갖는 Optimized Signature Set을 탐색할 수 있다.

IV. 시그니처 품질 평가 방법

Quality Evaluation은 Signature Generator에서 생성된 시그니처의 응용 식별 효율, 중요도 그리고 의미를 평가하는 방법으로 그림 2와 같이 크게 3가지 기준으로 나뉜다. 3가지 기준을 바탕으로 Quality Weight 값을 구하고 Quality Weight 값을 2차원 맵에 매핑해 S-MAP을 구성한다. S-MAP은 최적의 시그니처 세트를 탐색하기 위한 방법이다.

첫번째 기준은 시그니처의 활용성(Redundancy)이다. 만약 어떤 응용 트래픽의 Flow, Packet 등이 다수의 시그니처에 의해 매칭 되었다면 해당 Flow, Packet 들을 분석하는 시그니처들은 같은 Flow를 중복적으로 여러 번 매칭하게 된다. 따라서 시그니처로서의 가치

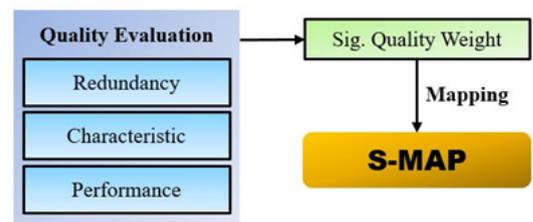


Fig. 2. Signature quality evaluation process

가 상대적으로 낮다고 볼 수 있다. 이와 반대 개념으로 특정 시그니처가 여러 개의 Flow나 Packet에 매칭된 다면 해당 시그니처는 활용성과 효율이 높다고 판단할 수 있다. 따라서 Quality Evaluation에서는 이러한 시그니처의 활용 정도를 ‘시그니처 활용성’으로 정의한다. 생성된 모든 시그니처들을 수식(1)과 같이 특정 시그니처(Sig_x)로 식별된 Flow의 개수를 나타낸다.

$$\text{Redundancy Value} = |\{\text{Flows} | \text{Identified by Sig}_x\}| \quad (1)$$

두번째 기준은 시그니처의 고유성(Characteristic)으로 생성된 시그니처 전체 문장에서 의미를 갖는 글자와 숫자의 비율을 고려한다. 실제로 생성된 시그니처들 중에는 응용 트래픽 식별의 측면에서 시그니처로써 의미나 고유성을 갖지 않는 Padding bits나 Random String 또한 포함되어 있다. 따라서 시그니처의 특징과 고유성을 갖는 시그니처 판단을 위한 방법이 필요하다. Quality Evaluation에서는 시그니처 문자열에서 표현 가능한 Character와 Numeric의 비율 및 응용 이름의 유무 등을 평가한다. 패킷 페이로드에서 문자, 숫자, 응용 이름 등이 포함되어있는 비율을 고려해 수식 2와 같이 계산하고, 이러한 기준을 ‘시그니처의 고유성’으로 정의한다.

$$\text{Characteristic Value} = \frac{|\text{character}| + |\text{numeric}|}{\text{Sig}_x \text{TotalLength}} \quad (2)$$

(if application name is in the Sig, CV is fixed to 1)

세번째 기준은 시그니처의 매칭 속도(Performance)이다. 시그니처의 매칭 속도를 판단하기 위해서는 매칭 오프셋을 고려해야 한다. 시그니처의 매칭 오프셋이란 시그니처가 나타나는 응용 트래픽 패킷의 페이로드 위치를 의미한다. 시그니처의 매칭 속도를 기준으로 설정한 이유는 응용 트래픽 식별이나 전체 트래픽 분석 시스템의 성능을 고려할 때, 시그니처가 존재하는 오프셋이 앞쪽에 고정되어 있다면 보다 빠른 응용 식별이 가능하고 이는 트래픽 분석 시스템의 성능 향상과 밀접한 연관이 있다. 시그니처의 매칭 속도가 빠를수록 좋은 시그니처로 판단하고 ‘시그니처의 매칭 속도’를 세번째 기준으로 정의한다. 각 시그니처(SigX)의 매칭 오프셋과 매칭 길이(Depth)를 곱해 전체 패킷 페이로드 내의 비율을 수식 3과 같이 계산한다.

$$\text{Performance Value} = \frac{L - \text{Sig}_x(\text{Offset} \times \text{Depth})}{L} \quad (3)$$

(L=Max Payload Length)

결과적으로 본 논문에서 제안하는 Quality Evaluation은 정의한 시그니처의 활용성(Redundancy), 시그니처의 고유성(Characteristic), 시그니처 매칭 속도(Performance)를 바탕으로 수행한다.

$$\text{Quality Weight} = PV \times CV \times \log(RV) \quad (4)$$

(PV=Performance Value, CV=Characteristic Value, RV=Redundancy Value)

각 시그니처 별로 3가지 정의에 대한 내용들을 수치화 하고 계산해 최종적으로 Quality Evaluation을 위한 최종 값인 Quality Weight 을 계산한다. Quality Weight의 계산 방법은 수식 4과 같다. 수식 4와 같이 구성한 이유는 3가지 변수들을 모두 Quality Weight 값에 반영하기 위해서이고, RV 변수에 대해 로그 스케일을 사용한 이유는 각 시그니처에 따른 RV 값의 편차가 매우 크기 때문에 이를 조율하기 위해서이다.

그림 2와 같이 Quality Weight 값은 이후 고효율 시그니처 탐색 방법인 S-MAP을 구성하기 위해 사용된다. 그림 2에서 나타낸 S-MAP은 고효율의 시그니처 세트를 탐색하기 위한 방법으로 앞서 정의한 Quality Weight 값을 바탕으로 구성된다.

표 1과 그림 3은 S-MAP을 구성한 예이다. 각 시그니처가 분석하는 Flow 들과 Quality Weight를 사용해 표1과 같은 S-MAP Table을 구성하고 2차원 맵을 구성해 각 Flow를 분석하는 시그니처를 매핑한다. 그리

Table 1. S-MAP Table(Example)

Sig ID	QV Weight	Identified Flow ID
1	2.7	3,5,7,10,11,12
2	2.5	2,5,9,11
3	2.1	3,5
4	0.6	10,12
5	2.3	1,3,5,7,9,10
6	0.8	11
7	0.5	6
8	2.9	1,2,5,8,9,12
9	0.9	5
10	2.6	2,4,5,6,9
11	1.1	4
12	0.3	1

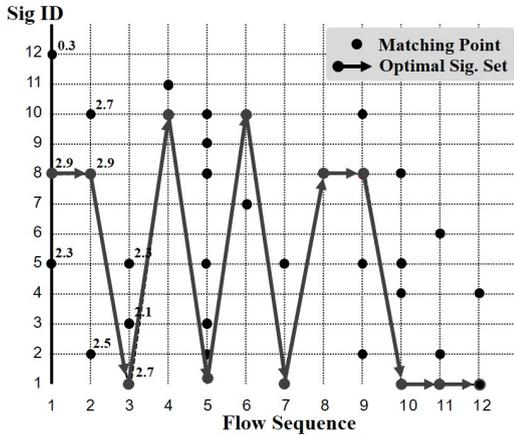


Fig. 3. S-MAP(Example)

고 각 포인트마다 Quality Weight를 참조해 모든 X축 Flow포인트를 연결하는 선을 그린다.

S-MAP은 그림 3과 같이 X축에 매핑 된 모든 Flow들을 연결하는 선은 각 포인트의 최대Quality Weight 값들을 연결을 통해 구성된다.

그림 3의 S-MAP 예를 참고했을 때, 각 포인트의 Quality Weight값을 참조한 선이 그려지고 이 때 사용된 시그니처 세트(Y축)은 {1, 8, 10}번 시그니처이다. 따라서 고효율의 시그니처는 1, 8 10번 시그니처이고 이때 해당 시그니처의 효율은 식5의 Signature Average Efficiency를 통해 구한다.

SAE의 의미는 단위 시그니처가 식별한 Flow내 패킷의 개수이다. 계산 방법은 수식 5와 같이 시그니처 세트(|SigSet|)의 각 시그니처에 매칭된(MatchedToSig_x) 패킷 시퀀스(PKTseq)의 개수를 구하고 전체 시그니처의 개수로 나뉘준다. SAE 값을 통해 시그니처 세트의

응용 식별 효율을 계산하고 비교할 수 있다.

그림 3의 S-MAP을 바탕으로 SAE를 적용해 판단했을 때, 이전보다 시그니처의 개수가 1/4로 압축되었고 값은 4배 커지게 된다. 따라서 S-MAP을 통해 탐색된 시그니처 세트는 이전의 시그니처들 보다 평균 4배 높은 시그니처 효율을 갖는다.

$$SAE = \frac{\sum_{x=1}^{|\text{SigSet}|} |\{PKTseq | MatchedToSig_x\}|}{|\text{SigSet}|} \quad (5)$$

(SAE=Signature Average Efficiency)

V. 시그니처 품질 평가 실험 및 결과

본 장에서는 3장에서 제안한 시그니처 Quality Evaluation 방법을 실제 응용 트래픽에 적용시켜보고 그 결과를 분석한다. 성능 평가를 위해 사용한 트래픽은 표 2와 같다. 6개의 트레이스 모두 토렌트 응용의 트래픽으로 각각 동영상 파일을 다운로드하며 수집했다.

표 2의 트레이스들을 바탕으로 그림 1의 시스템을 적용해 Quality Evaluation 평가를 진행했고, 그 결과 그림 4, 5와 같은 결과를 얻을 수 있었다. 평가를 위해 적용한 시그니처들은 그림1의 Content Signature로 가장 낮은 단위의 시그니처이다. Content Signature를 사용한 이유는 가장 낮은 단위의 시그니처에서 Quality Evaluation 방법의 효율성이 검증되면 이후 Packet이나 Flow 시그니처에도 쉽게 적용 가능하기 때문이다.

그림 4는 3장에서 정의한 방법을 통해 구현된 S-MAP이다. 6개의 트레이스에서 총 139개의 응용 Content Signature와 약 14,000개의 패킷 시퀀스가 24

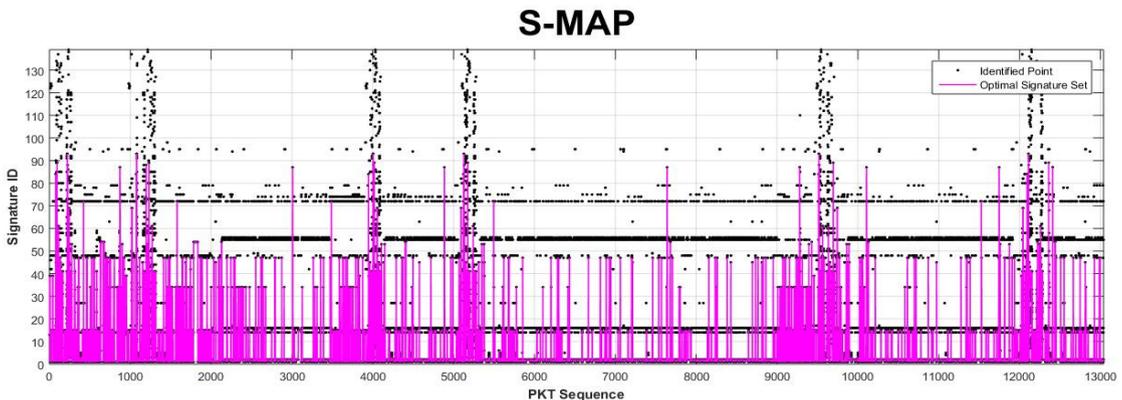


Fig. 4. S-MAP

Table 2. Traffic Trace

Trace ID	Size(MB)	Flow	Pkt
1	113	2500	114,705
2	110	405	104,785
3	46	1452	48,867
4	34	1503	52,069
5	55	501	52,302
6	54	646	52,048

개의 시그니처로 압축되었다.

그 결과 앞서 정의한 Signature Average Efficiency의 측면에서 Quality Evaluation을 적용하지 않은 시그니처 보다 평균 5배 정도 높은 효율을 갖는 시그니처들을 탐색할 수 있었다. 그림4의 S-MAP에서 각 점은 시그니처로 식별된 패킷 시퀀스를 의미한다. S-MAP을 통해 확인하였을 때에 Y축의 139개의 시그니처 중 실제 연결된 점들의 수준이 24개로 일정한 것을 확인 할 수 있다.

그림 5는 시그니처 비율에 따른 응용 식별률을 나타낸다. 생성된 139개의 시그니처를 100%로 정의했을 때 각 시그니처의 Quality Weight가 낮은 시그니처부터 순차적으로 제외시키면서 시그니처 세트를 압축한다.

그림 5를 참고했을 때 시그니처 세트의 압축률이 약 40%가 된 시점부터 식별률이 점진적으로 감소하는 것을 확인할 수 있다. 139개의 시그니처를 같은 식별률을 유지하며 전체 시그니처의 40%인 55개의 시그니처로 압축할 수 있었다. 하지만 본 논문에서 제안하는 Quality Evaluation 방법을 사용했을 때 압축된

24개의 시그니처는 전체 시그니처의 약 17%로 1차적으로 추려진 55개의 시그니처 보다 13% 낮은 시그니처 비율을 갖는 동시에 응용 식별률 측면(96%)에서는 3% 미만의 차이를 보이고 있다.

시그니처 비율이 17% 보다 낮아지면서 본 논문에서 제안한 Quality Evaluation을 통해 정의된 높은 Quality Weight값을 갖는 시그니처들이 시그니처 세트에서 제외되고있다. 그리고 그 결과 시그니처 비율이 약 10%가 되는 시점부터 응용 식별률이 급격하게 낮아지는 것을 확인할 수 있다. 앞서 정의한 Signature Average Efficiency를 바탕으로 계산했을 때 Identified Flow의 개수를 N으로 가정하고 그림5의 Critical Point에서는 0.017N의 SAE값을 갖는다. 반면 Optimal Point에서는 0.04N의 SAE값을 갖는다. 따라서 본 논문에서 제안하는 QE를 통해 이전에 비해 약 3배의 응용 식별 효율을 갖는 시그니처를 탐색할 수 있었다.

VI. 결론 및 향후 과제

결과적으로 본 논문에서 제안한 Quality Evaluation 방법을 통해 탐색된 시그니처 세트는 기존의 시그니처들 보다 높은 효율성을 갖는 동시에 응용 식별률 측면에서 큰 차이 없는 것을 확인할 수 있다. 또한 그림 5의 그래프를 참고하였을 때, 정의된 높은 Quality Weight의 시그니처들은 매우 고효율의 시그니처인 것을 알 수 있다.

본 논문에서 제안한 응용 트래픽 식별을 위한 페이지 로드 시그니처의 Quality Evaluation 방법은 결과적으로 그 의미와 효율성 측면에서 매우 긍정적인 것을 확인할 수 있다. 따라서 제안하는 방법을 이후 연구할 실시간 응용 시그니처 자동 생성 시스템에 적용해 실시간으로 생성된 시그니처의 중요도와 가치를 평가해 볼 계획이다.

References

[1] J. S. Park, J. W. Park, S. H. Yoon, Y. S. Oh, and M. S. Kim, "Development of signature generation system and verification network for application level traffic classification," in Proc. KIPS Conf., pp. 1288-1291, Pusan, Korea, Apr. 2009.

[2] S. H. Yoon, H. G. Roh, and M. S. Kim, "Internet application traffic classification using

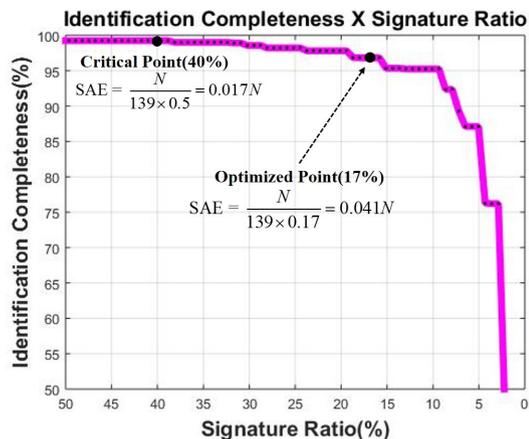


Fig. 5. Signature ratio according to identification rate

- traffic measurement agent,” in *Proc. KIPS Conf.*, pp. 618, Jeju Island, Korea, Jul. 2008.
- [3] F. Yu, Z. Chen, Y. Dino, T. V. Lakshman, and R. H. Katz, “Fast and memory efficient regular expression matching for deep packet inspection,” *ANCS*, San Jose, California, USA, Dec. 2006.
- [4] C. L. Hayes and Y. Luo, “DPICO: a high speed deep packet inspection engine using compact finite automata,” *ACM/IEEE Symp. Architecture Netw. Commun. Syst.*, Orlando, Florida, USA, Dec. 2007.
- [5] C. L. Hayes and Y. Luo, “DPICO: A high speed deep packet inspection engine using compact finite automata,” in *Proc. ACM/IEEE ANCS '07*, pp. 195-203, Orlando, USA, Dec. 2007.
- [7] J. S. Park and M. S. Kim, “Performance improvement of application-level traffic classification system using application traffic pattern,” in *Proc. KICS Int. Conf. Commun.*, pp. 3-7, Jeju, Korea, Jun. 2011.
- [8] J.-S. Park, S.-H. Yoon, and M.-S. Kim, “Performance improvement of the payload signature based traffic classification system using application traffic locality,” *J. KICS*, vol. 38B, no. 7, pp. 519-525, Jul. 2013.
- [9] J.-H. Choi, J.-S. Park, and M.-S. Kim, “Processing speed improvement of traffic classification based on payload signature hierarchy,” *J. KICS*, vol. 39B, no. 04, pp. 191-199, Apr. 2014.
- [10] C.-S. Park, J.-S. Park, and M.-S. Kim, “Automatic payload signature generation system,” *J. KICS*, vol. 38B, no. 08, pp. 615-622, Aug. 2013.
- [11] W.-S. Jung, J.-S. Park, and M.-S. Kim, “Performance improvement of traffic identification by categorizing the signature matching type,” *J. KICS*, vol. 40, no. 07, pp. 1-8, Jul. 2015.

이 성 호 (Sung-Ho Lee)



2016년~현재 : 고려대학교 컴퓨터 정보학과 석사과정
<관심분야> 네트워크 관리 및 보안, 트래픽 모니터링 및 분석, 트래픽 분류

김 종 현 (Jong-Hyun Kim)



1995년~1998년 : 삼성전자 SW 연구개발 연구원
2000년 : 오클라호마 주립대학교 컴퓨터과학과 공학석사
2005년 : 오클라호마 주립대학교 컴퓨터과학과 공학박사
2005년~현재 : 한국전자통신연구원 책임연구원

<관심분야> 정보보호, 네트워크보안, 네트워크 포렌식

구 영 훈 (Young-Hoon Goo)



2016년~현재 : 고려대학교 컴퓨터 정보학과 석사과정
<관심분야> 네트워크 관리 및 보안, 트래픽 모니터링 및 분석, 트래픽 분류

Baraka D. Sija



2016년~현재 : 고려대학교 컴퓨터 정보학과 석사과정
<관심분야> 네트워크 관리 및 보안, 트래픽 모니터링 및 분석, 트래픽 분류

김 명 섭 (Myung-Sup Kim)



1998년 : 포항공과대학교 전자
계산학과 졸업

2000년 : 포항공과대학교 컴퓨
터 공학과 석사

2004년 : 포항공과대학교 컴퓨
터 공학과 박사

2006년 : Post-Doc. Dept. of
ECE, Univ. of Toronto, Canada

2006~2015년 : 고려대학교 컴퓨터정보학과 부교수

2016년~현재 : 고려대학교 컴퓨터정보학과 교수

<관심분야> 네트워크 관리 및 보안, 트래픽 모니터
링 및 분석, 멀티미디어 네트워크