

서버사이드 데이터분석을 통한 게임 봇/작업장 대응 기법

NCSOFT 데이터플랫폼실

이은조

개요

BOT이란?

- 게임 클라이언트 혹은 패킷을 조작하여 유저 대신 게임 캐릭터를 조작하는 AI 프로그램
- 목적 및 행동 특성에 따라 몇 가지 유형으로 분류
 - Grinder: 캐릭터 빠르고 손쉬운 육성
 - Farmer: 게임 아이템 및 머니 <mark>생산</mark>
 - Banker: Farmer가 수집한 재화 축적
 - Dealer/Marketer: 거래를 통한 시세 <mark>차</mark>익

작업장이란?

- 게임 재화를 현금화하여 수익을 얻기 위해 전문적으로 게임을 플레이하는 개인/사업체
- 아이템 거래 사이트를 통해 현금화
- 주로 BOT 프로그램을 이용하지만 인건비가 저렴한 개발 도상국의 경우 인력을 <u>동원하기도 함</u>

작업장 예시



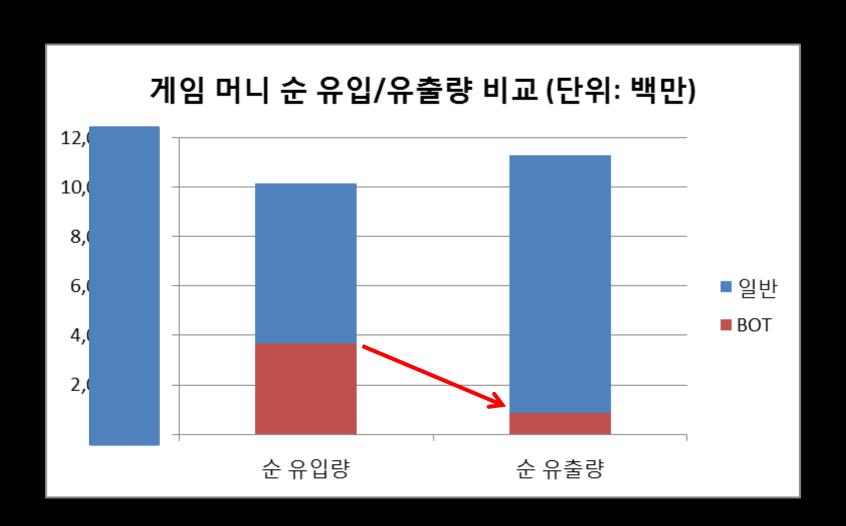
현금 거래 시장

- 약 1조 2천억 ~ 1조 5천억 추정 (2012년 기준)
- 대부분 작업장 수익
- 중국, 동남아 비중 지속 증가

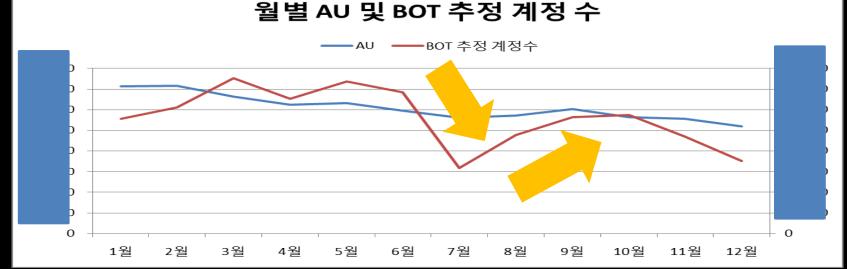
연도	아이템매니아	아이템베이	매출 합계	현금거래규모(추정)
2009	31,538	25,212	56,750 (568억)	1,135,000
2010	34,100	25,496	59,596 (596억)	1,191,920
2011	35,705	26,233	61,938 (619억)	1,238,760 (약 1.2조)

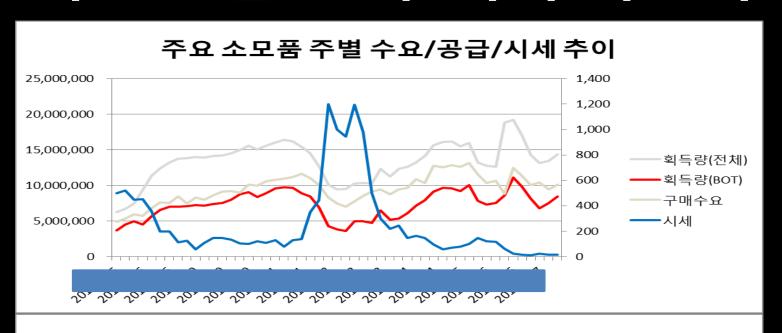
단위: 백만 원

- 게임 컨텐츠 비정상적인 소진 -> 게임 수명 단축
- 경쟁 컨텐츠 독식으로 인한 유저 불만 가중 -> 고객 이탈
- 기업 이미지 손실
- 게임 경제 밸런스에 악영향
 - BOT 생산량 > 일반 유저 생산량
 - BOT에 의한 게임 머니 증가
 - 블랙 마켓을 통해 일반 유저로 게임 머니 확산
 - 인플레이션 현상 심화

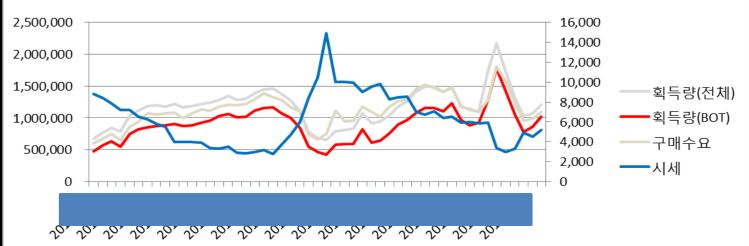












BOT 탐지 기법

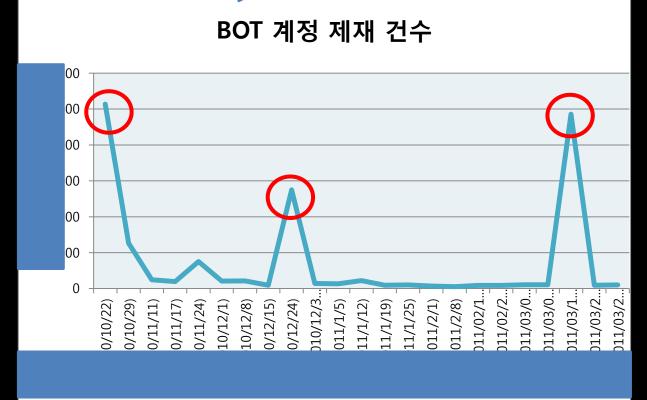
클라이언트 기반 탐지

- 바이러스 탐지와 유사
- BOT 프로그램 역공학 분석
- API, 프로그램 리소스, 메모리 패턴 등 조사

클라이언트 기반 탐지

• 바이러스 탐지와 유사

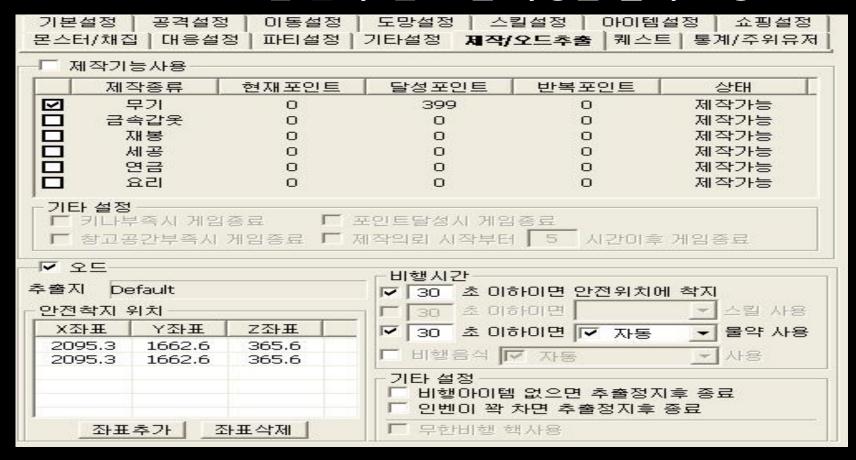
- BOT 프로그램 입수 어려움
- BOT 프로그램 역공학 분~
- 빠른 변종 대응 힘듦
- API, 프로그램 리소스 메모리 I 너 등 조시



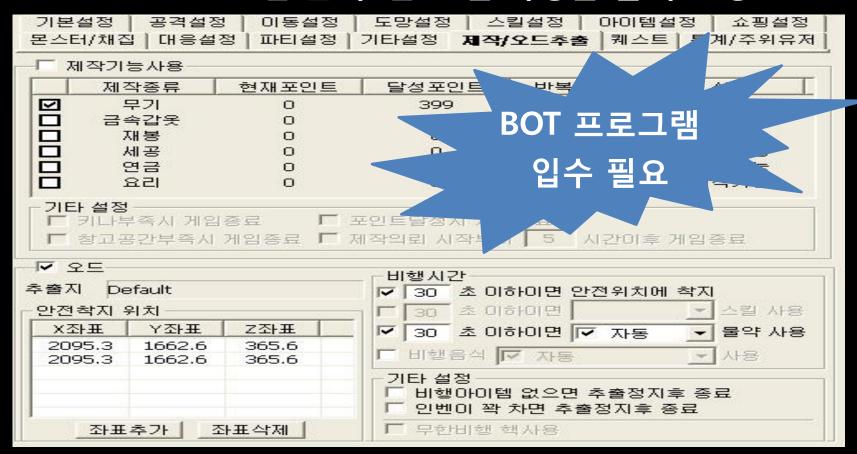
• 로그 데이터 이용

날 짜		캐릭터		액션	좌표	기타
		(계정)				
2013-03-31 22:03:00	(40)	EnterWorld(103)	카이시넬 템페르 훈련소 (1) (110070000) 574/242/127	0,IP:(##8,800,##8,800,천족,레벨:65,남성,검성,동접자수:5425,서브존 ID:402088,활력포인트:0,구원의기운:0,0,F2P:0,0,계정구분:일반(0)
2013-03-31 22:03:00	도		13)	EnterWorld(103)	카이시넬 템페르 훈련소 (1) (110070000) 574/242/127	0,IP:E0현족,레벨:65,여성,치유성,동접자수:5425,서브존 ID:402088,활력포인트:0,구원의기운:0,0,F2P:0,0,계정구분:일반(0)
2013-03-31 22:03:01	쩌		ee)	EnterWorld(103)	북부 카탈람 (1) (600050000) 1690/82/117	0,IP:1,
2013-03-31 22:03:02			ነት	EnterWorld(103)	엘리시움 (1) (110010000) 1476/1597/572	0,IP: 5425,서브존, 전족,레벨:22,여성,마도성,동접자수:5425,서브존 ID:400321,활력포인트:0,구원의기운:0,0,F2P:1,0,계정구분:일반(0)
2013-03-31 22:03:02	(H		17)	EnterWorld(103)	북부 카탈람 (1) (600050000) 2877/294/300	0,IP: 100
2013-03-31 22:03:02	(10)	EnterWorld(103)	남부 카탈람 (1) (600060000) 987/2768/298	0,IP:EE-09,천족,레벨:55,여성,음유성,동접자수:5427,서브존 ID:403942,활력포인트:1454892,구원의기운:0,0,F2P:0,0,계정구분:일반(0)
2013-03-31 22:03:03			<u> </u>	EnterWorld(103)	엘리시움 (1) (110010000) 1474/1595/572	0,IP: 175, 195,250,21,천족,레벨:52,남성,사격성,동접자수:5428,서브존 ID:400321,활력포인트:151272,구원의기운:0,0,F2P:0,0,계정구분:일반(0)
2013-03-31 22:03:03	(cj		526)	EnterWorld(103)	북부 카탈람 (1) (600050000) 1690/82/117	0,IP:10
2042 02 24 22:02:07			lł	Enter/Modd/102)	판데모니움 (1)	0,IP:401.00.757.120,마족,레벨:11,여성,살성,동접자수:5427,서브존ID:400514,

- 캐릭터 행위 기반 룰 탐지
 - 오토 프로그램 분석, 옵션 별 특징을 룰에 반영



- 캐릭터 행위 기반 룰 탐지
 - 오토 프로그램 분석, 옵션 별 특징을 룰에 반영



- ML의 분류 알고리즘 이용
 - 자동화된 패턴 구축 가능
 - 학습/정답 집합 구축 어려움
 - false positive 최소화 필요 -> 낮은 재현율

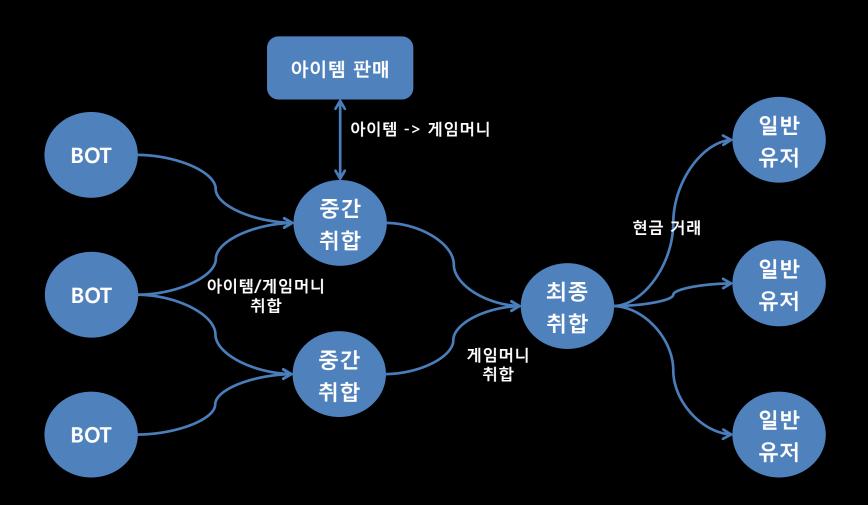
실전 적용 사례

룰 기반 탐지

- 제재 목적
 - 오토 프로그램 분석을 통한 특징적인 룰 추출
 - 사람이 수행하기 불가능한 행위 규칙 생성
 - 각 규칙 별 가중치 점수 부여
 - N점 이상 계정 제재
- 추정 목적
 - 정확도를 낮추는 대신 재현율 최대화
 - 고객 데이터 분석 및 운영에 활용
 - 클라이언트 탐지 프로그램에 활용

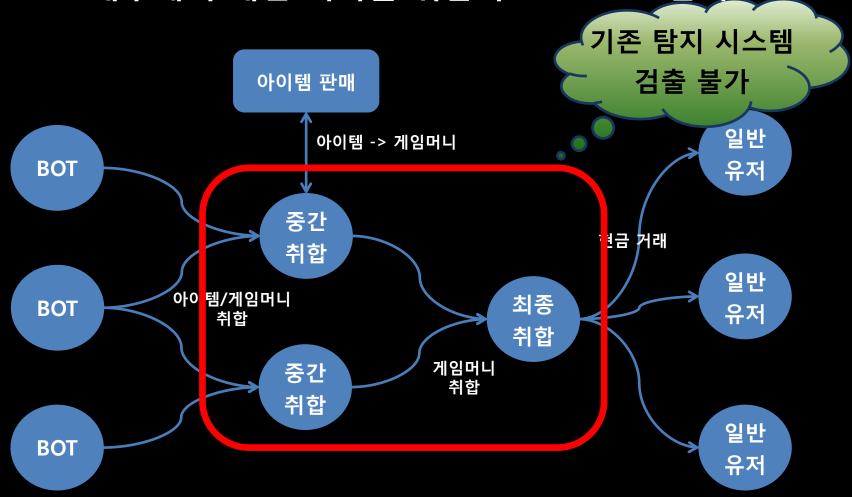
Banker 캐릭터 탐지

• BOT 배후에서 게임 머니를 취합하는 Banker 탐지



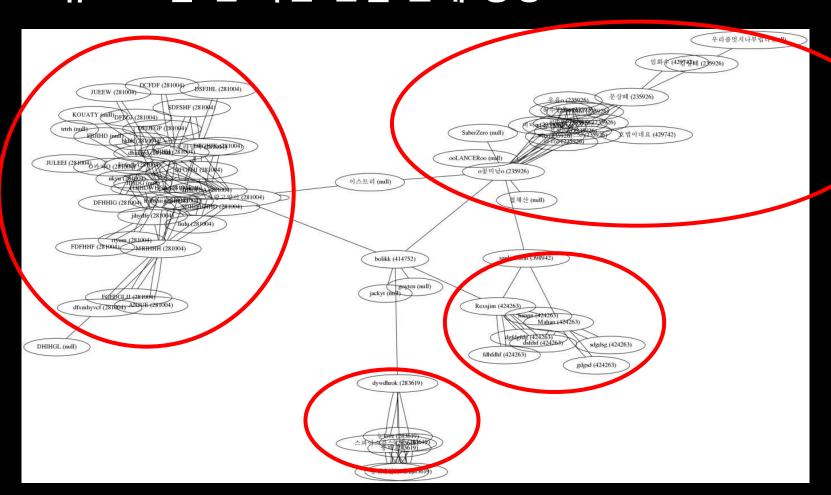
Banker 캐릭터 탐지

• BOT 배후에서 게임 머니를 취합하는 Banker 탐지



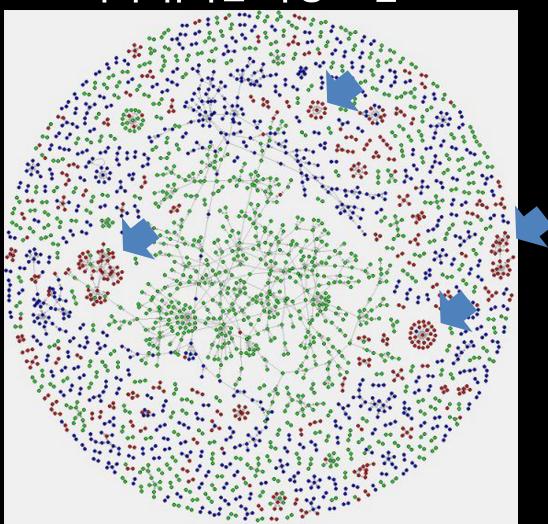
거래 네트워크 특징

• 소규모 그룹 간 약한 연결 관계 형성



거래 네트워크 특징

• BOT 끼리 묶이는 특성 보임

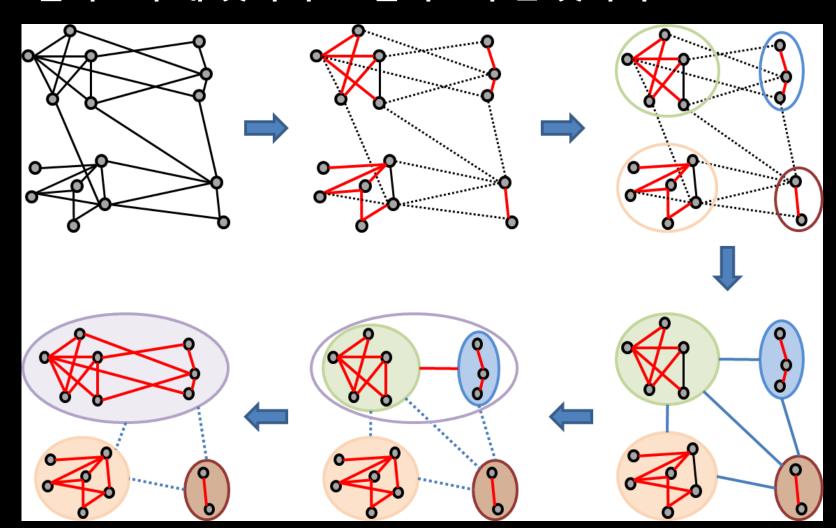


파랑/초록: 일반유저

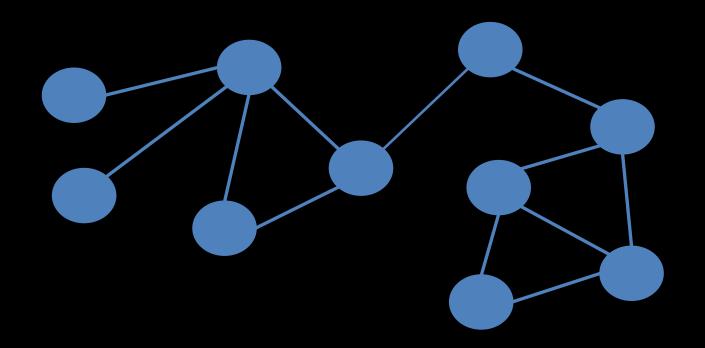
빨강: BOT

그래프 클러스터링

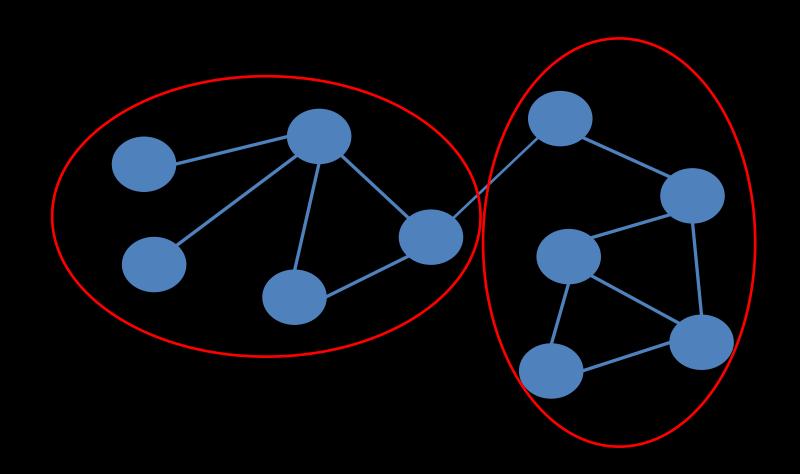
• 클러스터 내 엣지 수 > 클러스터 간 엣지 수



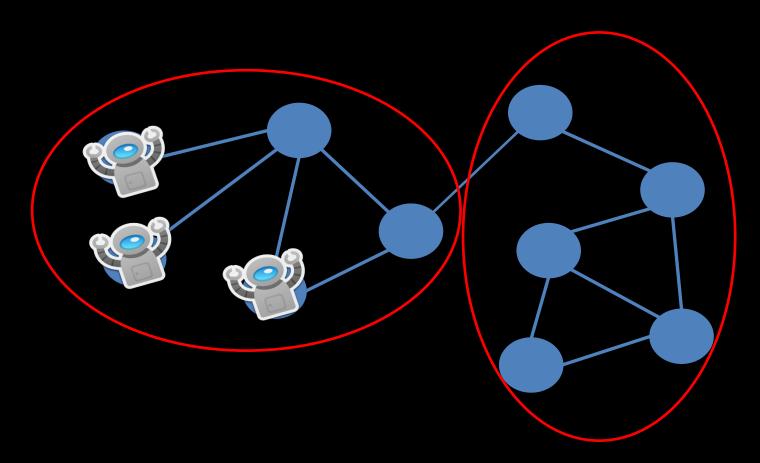
- 거래 로그 이용, 그래프 생성
 - 노드: 캐릭터, 엣지: 거래량



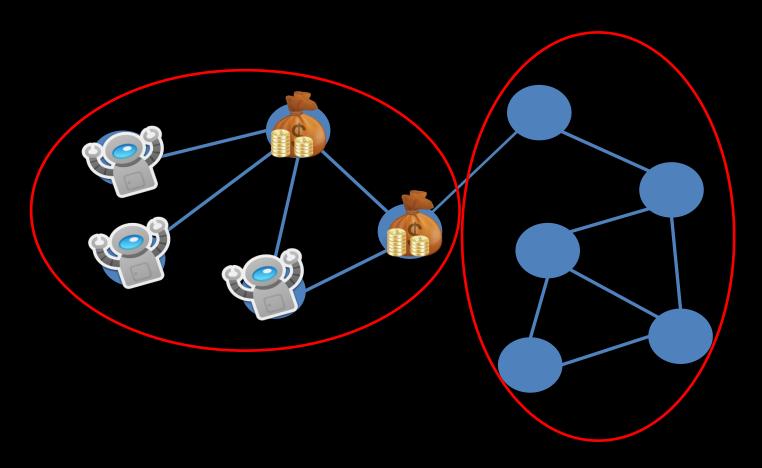
• 그래프 클러스터링 수행



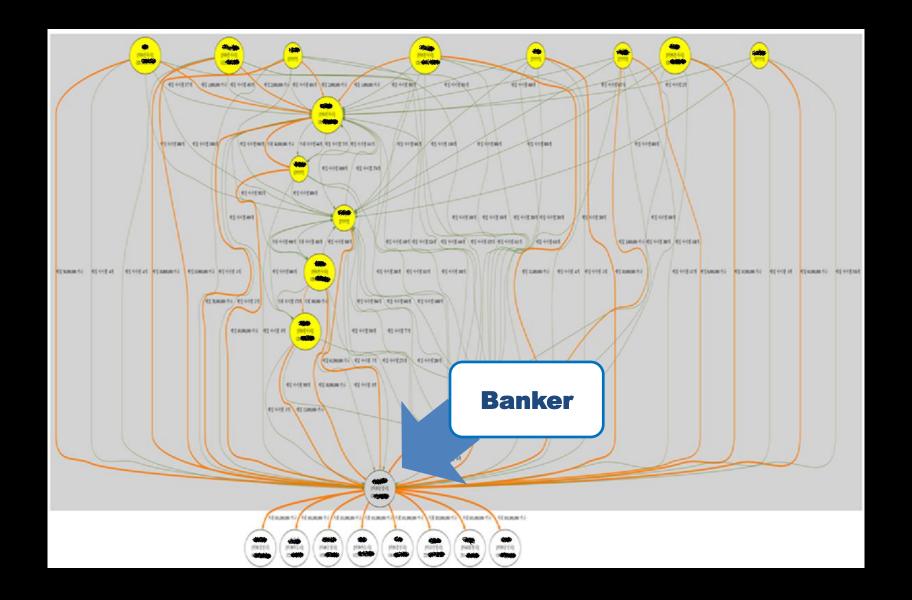
- 작업장 클러스터 선별
 - 기 탐지된 BOT 캐릭터가 포함된 클러스터



- Banker 캐릭터 추출
 - BOT와 Banker 간 거래 내역 추출 (제재 근거로 활용)

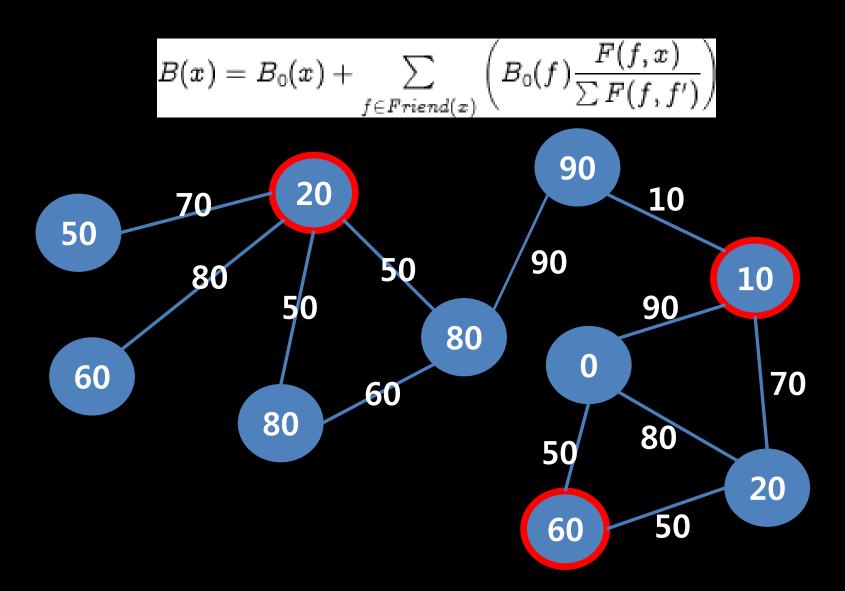


Banker 캐릭터 탐지 예



- 분류 알고리즘에 의한 BOT 탐지의 단점 보완
 - 열성 유저와 BOT 구분 어려움
 - precision과 recall 간의 trade-off 문제 극복 필요
- 사회 네트워크 특성 활용
 - 유유상종(類類相從)
- 캐릭터 간 관계 및 불량성 정량화 -> 감염 로직 적용

$$B(x) = B_0(x) + \sum_{f \in Friend(x)} \left(B_0(f) rac{F(f,x)}{\sum F(f,f')}
ight)$$



$$B(x) = B_0(x) + \sum_{f \in Friend(x)} \left(B_0(f) \frac{F(f, x)}{\sum F(f, f')} \right)$$

$$\begin{array}{c} 50 \\ 80 \\ \hline \\ 60 \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{c} 50 \\ 80 \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{c} 60 \\ 80 \\ \hline \end{array}$$

$$B(x) = B_0(x) + \sum_{f \in Friend(x)} \left(B_0(f) \frac{F(f, x)}{\sum F(f, f')} \right)$$

$$\begin{array}{c} 70 \\ +50 \\ 80 \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{c} +50 \\ +36 \\ 50 \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{c} +36 \\ 50 \\ \hline \end{array}$$

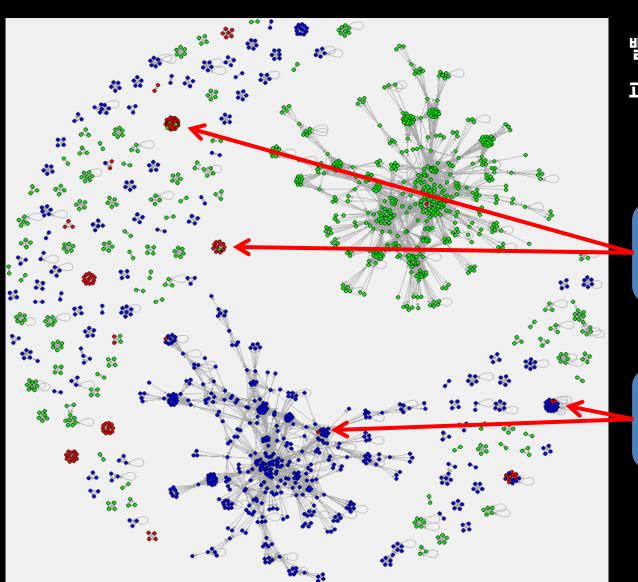
$$\begin{array}{c} 90 \\ 90 \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{c} 90 \\ 90 \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{c} 26 \\ 90 \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{c} -70 \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{c} 50 \\ 80 \\ \hline \end{array}$$



빨강: BOT 판별 캐릭터

파랑/초록: 일반 유저 판별

캐릭터

BOT 캐릭터로 <mark>감염</mark>

일반 캐릭터로 중화

결론

서버 기반 탐지 기법(요약)

- 룰 기반 탐지
 - <u>・ 제재용 BOT 프로그램 분석, 강한 신뢰도</u> 규칙
 - <u>・ 추정용 신뢰도 희생, 높은 재현율</u> 규칙
 - 클라이언트 탐지 및 고객 분석 등에 활용
- Banker 캐릭터 탐지
 - 적은 수 제재로 높은 경제적 타격
- 사회 네트워크 감염 모델
 - 기존의 분류 알고리즘 보완

Q&A