

# GAME BOT DETECTION

BAO3

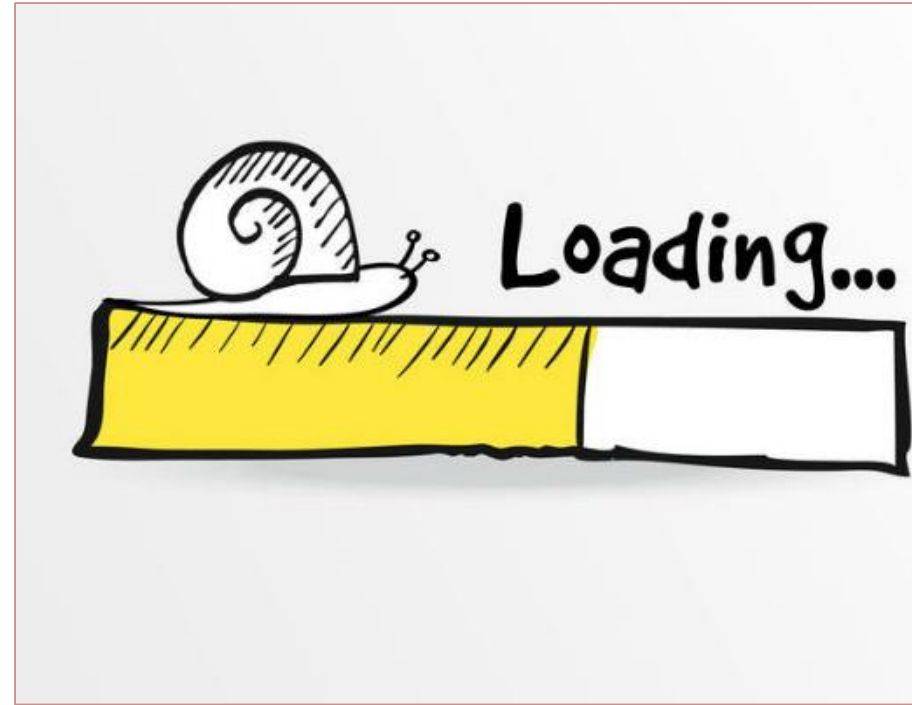




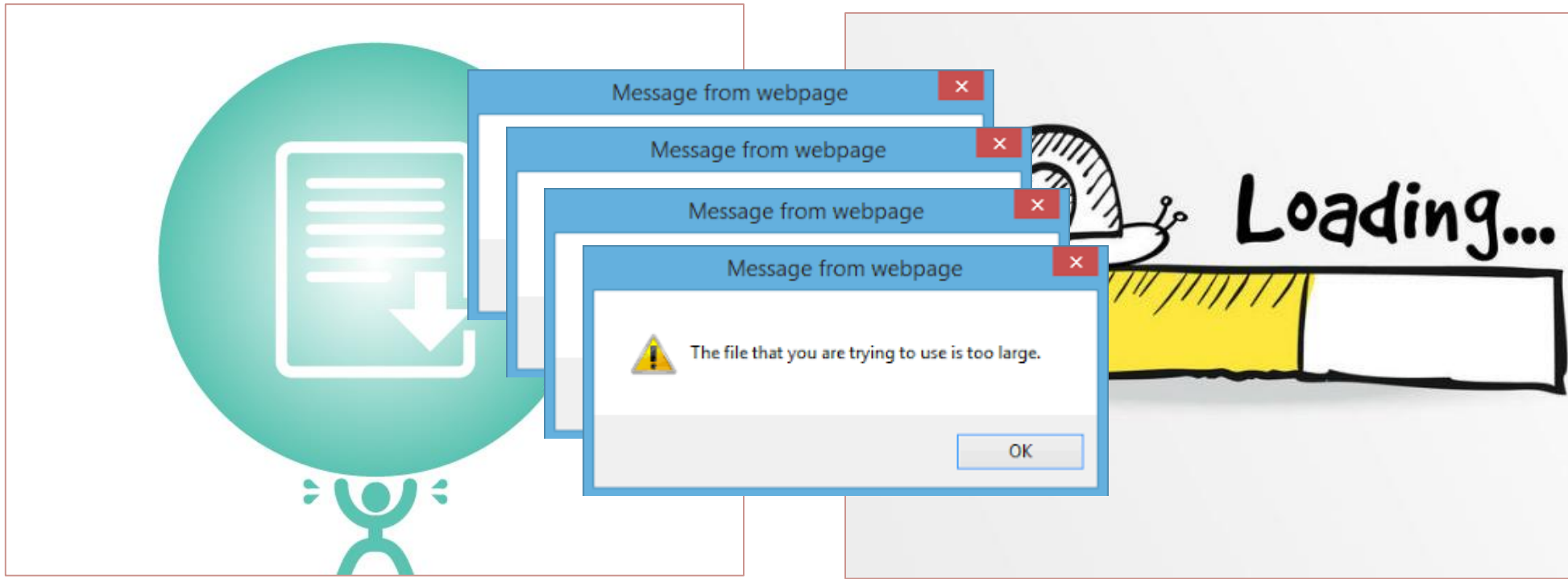
# FIRST APPROACH



# FILE TOO BIG



# FILE TOO BIG



# SPLIT

- Computing resource와 Time resource의 전략적 활용 필요
- User account 기반 split **VS** Log number 기반 split
  - User account 기반 split
    - 행동 패턴 분석에 유리
  - Log number 기반 split
    - 관리해야 할 파일 개수가 적어지므로 File IO 속도에 유리
    - 하나의 행동을 기준으로 bot / human을 구분하기 용이함
- Log number 기반 split 선택

---

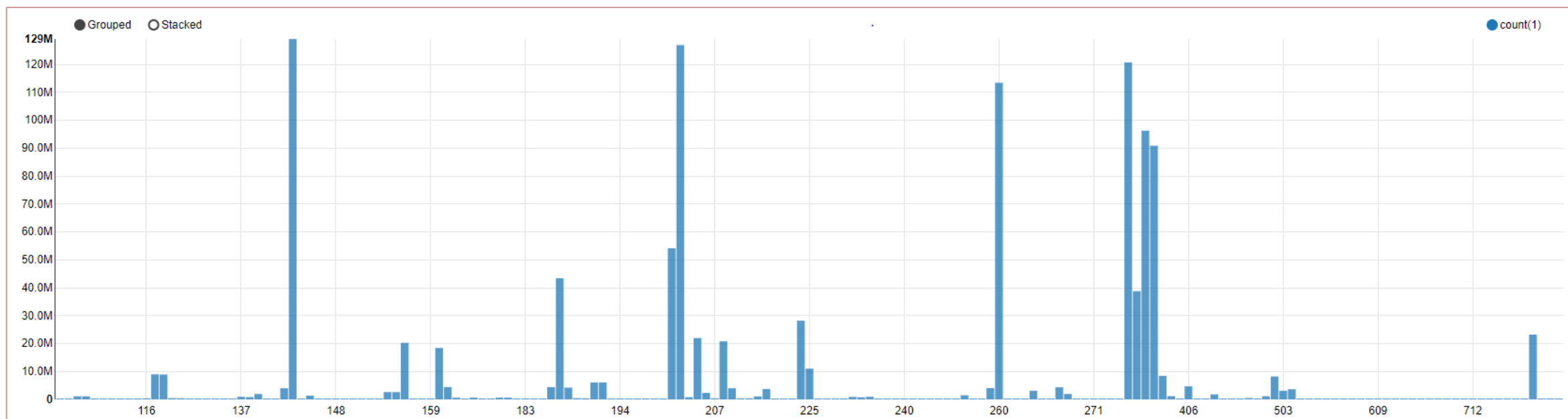
PARALLELIZE



# IDEATION

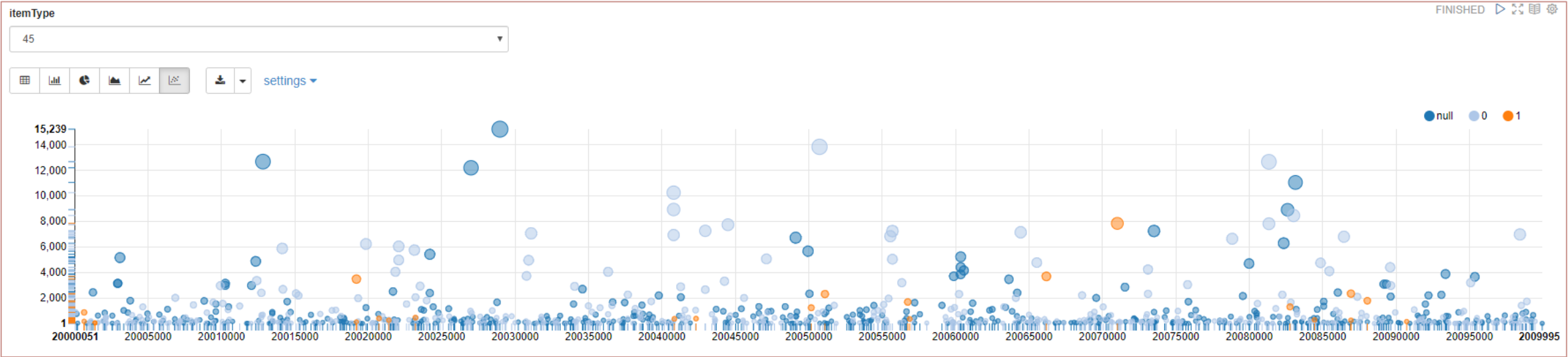
- 행동 기반의 분석
  - 단독 행동 타입 – 아이템 수집, 경험치 획득, 비행, ...
  - 상호 작용 타입 – 거래, 파티플레이, ...
- Bot의 목적
  - 돈 – 게임머니 / 현실머니
  - 경험치
- Bot이 하기 어려운 행동
  - 비행
  - 대화

# IDEATION





# IDEATION





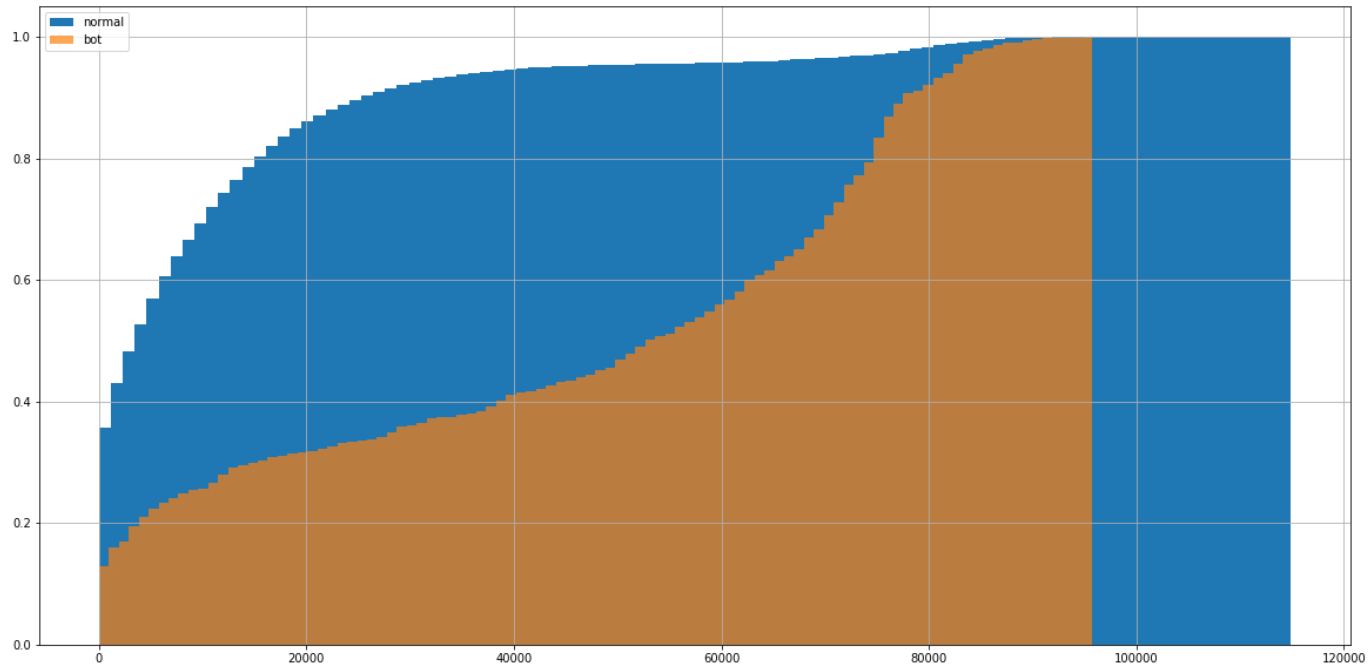
# FEATURE SELECTION



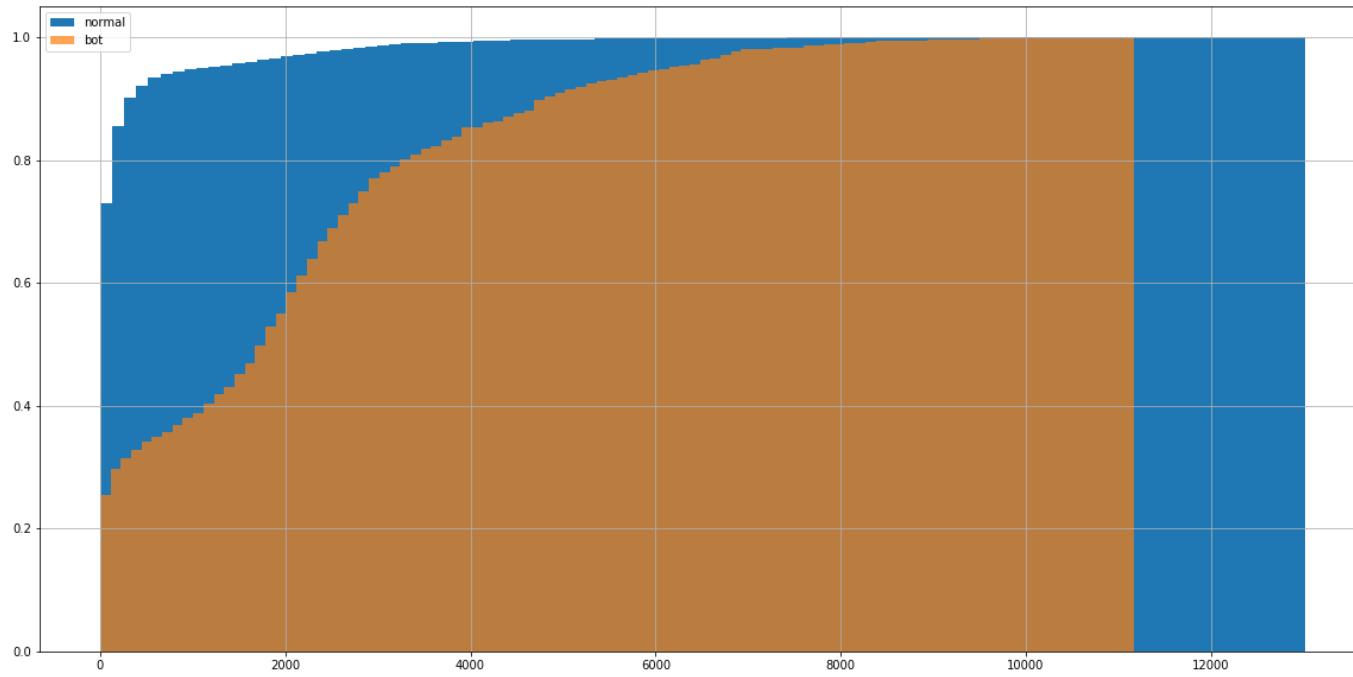
# FEATURE SELECTION

## ■ Single Action

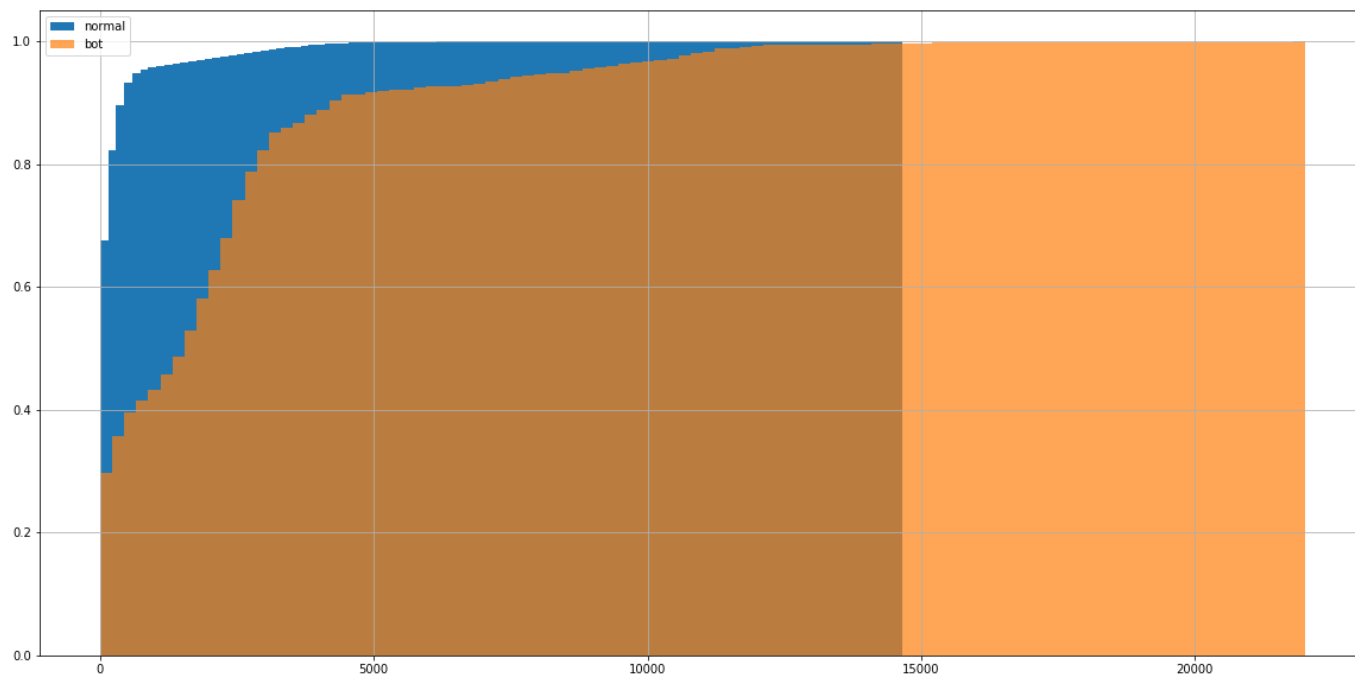
- play\_time – 캐릭터의 전체 플레이 시간
- playtime\_per\_day – 캐릭터의 전체 플레이 시간 / 접속 로그가 있는 날의 수
- all\_count – 로그 타입에 관계없이 수집한 캐릭터 별 로그의 총 숫자
- max\_level – 로그에 기록된 캐릭터의 레벨 중 가장 높은 값
- $\text{exp\_ratio} / \text{exp\_per\_day}$  – 경험치 획득 로그의 수를 총 로그 개수로 나눈 것, 접속 로그가 있는 날의 수로 나눈 것
- $\text{money\_ratio} / \text{money\_per\_day}$  – 키나 획득 로그의 수를 총 로그 개수로 나눈 것, 접속 로그가 있는 날의 수로 나눈 것
- $\text{item\_ratio} / \text{item\_per\_day}$  – 아이템 획득 로그의 수를 총 로그 개수로 나눈 것, 접속 로그가 있는 날의 수로 나눈 것
- total\_login – 로그인 로그의 수



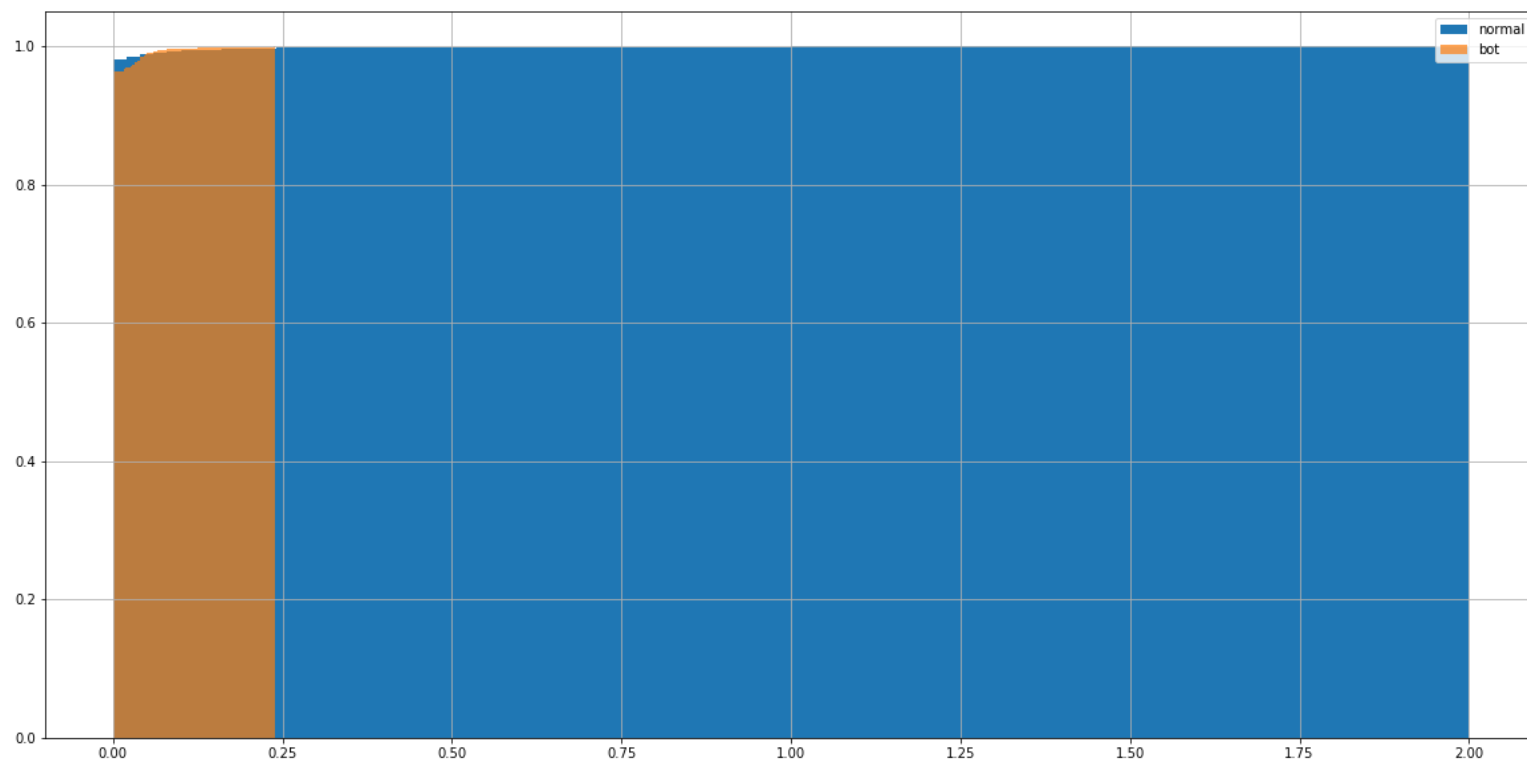
PLAYTIME PER  
DAY



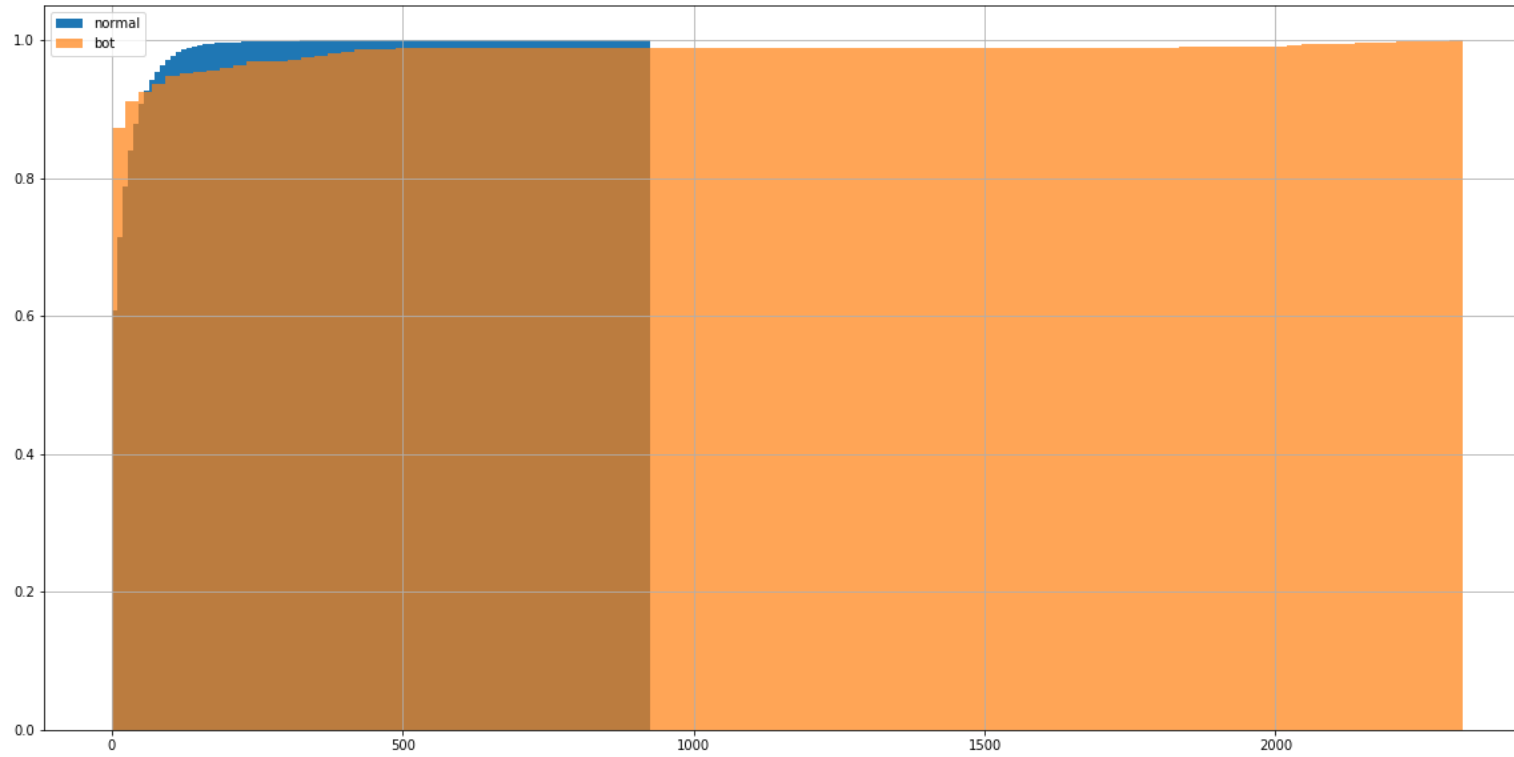
ITEMS PER DAY



EXP PER DAY



CAPTCHA  
INCORRECT  
RATIO

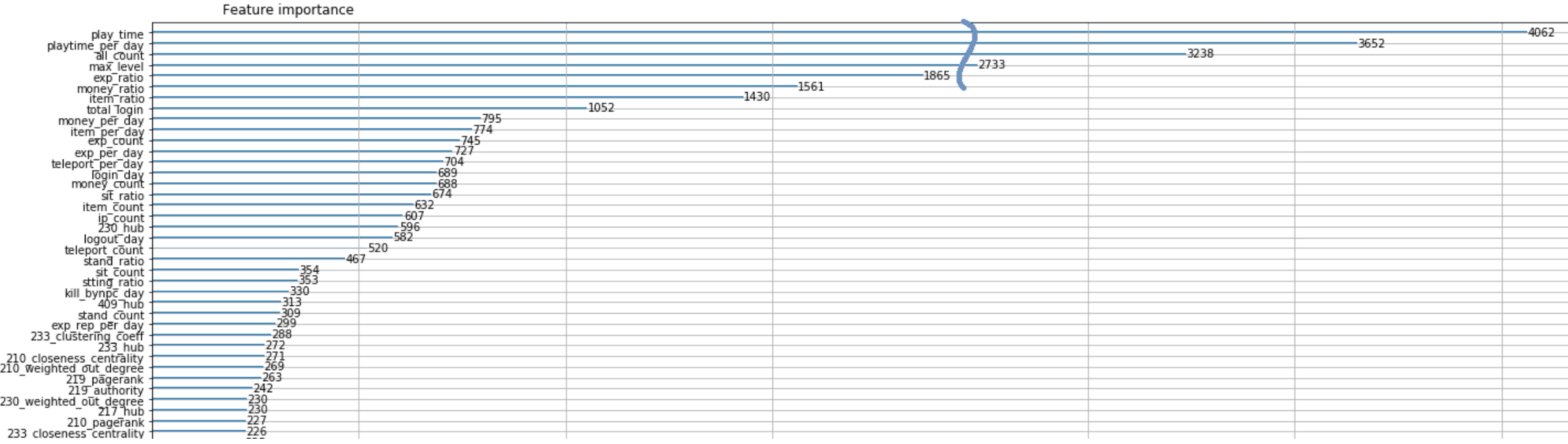


FLIGHT  
PER DAY



# FEATURE SELECTION

- Linked Action
  - 우편 받음
  - 스킬 취소 (외부 영향)
  - 판매대행 구입
  - 거래 주기
  - 거래 완료
  - 거래 시작





TRAIN & TEST



Classifier	Overall accuracy
Logistic regression	0.942
Decision tree	0.930
Random forest	0.969
XGBoost	0.981

# ALGORITHMS SELECTION

# TEST

- 8000여 건의 데이터
- 단순 데이터 분리(7:3)는 어렵다고 판단, K-Fold 사용

```
%python
res_xgb = []
f1_xgb = []
for train_index, test_index in gkf.split(training, groups=training.actor_account):
    X_train = training.iloc[train_index].drop(columns=['class', 'actor', 'actor_account'])
    X_test = training.iloc[test_index].drop(columns=['class', 'actor', 'actor_account'])
    account_test = pd.DataFrame(training.iloc[test_index]['actor_account'])

    y_train = training.iloc[train_index]['class']
    y_test = training.iloc[test_index][['actor_account', 'class']].groupby('actor_account').max()
    xgbc.fit(X_train, y_train)
    account_test['pred'] = xgbc.predict(X_test)
    y_pred = account_test.groupby('actor_account').max()
    res_xgb.append(accuracy_score(y_test, y_pred))
    f1_xgb.append(f1_score(y_test, y_pred))
print(res_xgb)
print(np.mean(res_xgb))
print(f1_xgb)
print(np.mean(f1_xgb))

[0.9888475836431226, 0.9826732673267327, 0.980246913580247, 0.9765721331689272, 0.9790382244143033, 0.9790382244143033, 0.9802712700369913, 0.9876543209876543, 0.9777777777777777, 0.9802712700369913]
0.9812390905387051
[0.9243697478991597, 0.8409090909090908, 0.8769230769230769, 0.819047619047619, 0.8349514563106796, 0.8571428571428572, 0.8596491228070176, 0.9, 0.8363636363636363, 0.8518518518518519]
0.8601208459254988
```

Metric	Result
Accuracy	0.979
Precision	0.951
Recall	0.777
F1	0.855

1 ROUND  
RESULT



# FUTURE WORK





## FUTURE WORK

- 패턴 분석
- 시간차 분석
- 다른 field에 적용





THANK YOU  
Q&A