A PEER-TO-PEER PAYMENT SYSTEM FOR FEDERATED LEARNING

### REFERENCE

Liu, Yuan, et al. "Fedcoin: A peer-to-peer payment system for federated learning." Federated Learning. Springer, Cham, 2020. 125-138.

- 연합 학습
  - Federated Learning (FL)
  - 교라이버시를 지키면서 분산 데이터셋에 대한 학습이 가능
- 에이터 소유자들에 대한 인센티브화를 위해
  - ▶ 섀플리 값(Shapley Value, SV)이 주로 사용됨
  - 그러나 섀플리 값의 계산에는 시간과 비용이 많이 소요됨

- FedCoin
  - FL을 위한 블록체인 기반 P2P 지불 시스템
  - > SV 기반 수익 분배
- 블록체인 합의 참여자들은
  - ▶ SV를 계산
  - ▶ Proof-of-Shapley (PoSap) 프로토콜에 의해 새 블록 생성
- Useful Mining으로 볼 수 있음

- 계산된 SV에 기반해
  - FL 클라이언트들에게 인센티브가 분배
  - 부인 방지 및 위조 방지 속성도 포함됨

- 실제 데이터에 기반한 실험 결과
  - FedCoinO
  - ▶ 연산 자원의 상한을 가진 정확히 계산된 SV를 사용해 합의
  - FL 클라이언트들로부터 고품질 데이터(제공)를 증진
- ▶ 데이터가 없는 참여자 역시 FL 과정에 참여할 기회가 있음

- **FL** 
  - 각 참여자는 로컬 모델을 훈련
  - ▶ 로컬 모델 파라미터로부터 중앙 서버를 업데이트 ─> 더 강력한 글로벌 FL 모델
- 중앙화된 ML 방법 대비
  - ▶ Raw data 전송에 드는 커뮤니케이션 코스트를 줄이고
  - 서버의 연산 비용도 줄이게 됨
  - 프라이버시 향상

- FL 클라이언트들이 FL 모델에 기여함이 자명함
  - ▶ 따라서 FL 커뮤니티를 유지하기 위해서는
  - FL 클라이언트들에게 인센티브를 주는 것이 중요
- 공정하게 다뤄지는 것이 중요
  - FL 모델 기여분에 따라 인센티브가 배분됨이 일반적
  - ▶ 가장 많이 사용되는 기여도 측정 방법은 섀플리 값 (SV)

- SV
  - ▶ 연합에서 그 기여에 따라 보상을 나눠가지는 잘 알려진 방법
  - > 경제, 정보 이론, ML 등 다양한 곳에서 사용되고 있음
- ▶ 그러나 SV 계산에는 지수적인 시간이 필요함
  - O(n!): n은 데이터 아이템의 수
- ▶ 허용 오차(Marginal error) 하에 SV를 대략적으로 계산하면 연산 비용을 줄일 수 있으나
  - 어전히 비쌈

- FL 시스템이 SV를 계산할 수 있도록 돕기 위해
  - ▶ 블록체인 기반 P2P 지불 시스템
  - FedCoin을 제안
- 각 FL 클라이언트의 SV
  - ▶ 글로벌 FL 모델에 대한 기여를 의미
  - ▶ Proof-of-Shapley(PoSap)로 계산됨

- FedCoin에서 블록체인은
  - 여산 엔진으로 활용되고
  - 지불 기록을 위한 분산 원장으로도 활용됨
- Best of our(저자들의) knowledge,
  - FL에서 인센티브 스킴을 위해 블록체인을 사용하는 최초의 시도라 함
  - Luke's comment: 합의 알고리즘까지 변경한 시도는 많지 않음

### RELATED WORK

### RELATED WORK: INCENTIVE MECHANISM

- Kang, Jiawen, et al.
   "Incentive mechanism for reliable federated learning:
   A joint optimization approach to combining reputation and contract theory."
   IEEE Internet of Things Journal 6.6 (2019): 10700-10714.
  - ▶ 신뢰할 수 없는 데이터 기여자들을 고려한 모델 훈련의 정확도 증진을 위해 계약 이론(Contract theory)이 사용됨
  - ▶ 분산 평판(reputation) 시스템 구축을 위한 컨소시움 블록체인 구조 사용

### RELATED WORK: INCENTIVE MECHANISM

- Khan, Latif U., et al.
   "Federated learning for edge networks:
   Resource optimization and incentive mechanism."
   IEEE Communications Magazine 58.10 (2020): 88-93.
  - ▶ FL 클라이언트와 FL 서버 양 측의 효용을 최적화하는 스타켈버그-게임(Stackelberg-game) 기반 인센티브 메커니즘
  - 이기적 FL 클라이언트의 보상 최적화에 초점
  - FL 모델을 이용하기 위해 지불하는 FL 고객이 존재

### RELATED WORK: SHAPLEY VALUE

- Li, Yadong, and Xin Cui. "Shapley Interpretation and Activation in Neural Networks." arXiv preprint arXiv:1909.06143 (2019).
  - ML에서 SV는 널리 사용됨
    - Feature selection
    - ▶ 훈련 데이터의 중요도 랭킹 등

### RELATED WORK: SECURITY PROBLEMS

- Bao, Xianglin, et al.
   "Flchain: A blockchain for auditable federated learning with trust and incentive."
   2019 5th International Conference on Big Data Computing and Communications (BIGCOM). IEEE, 2019.
- Kim, Hyesung, et al.
   "Blockchained on-device federated learning."
   IEEE Communications Letters 24.6 (2019): 1279-1283.
  - > 로컬 모델 파라미터 업데이트를 기록하기 위해 블록체인을 사용

### RELATED WORK: TRUST

- Ramanan, Paritosh, and Kiyoshi Nakayama.
   "Baffle: Blockchain based aggregator free federated learning."
   2020 IEEE International Conference on Blockchain (Blockchain). IEEE, 2020.
  - FL 서버의 필요성을 없앰
  - 탈중앙화

### RELATED WORK: TRUST

- Kang, Jiawen, et al.
   "Incentive mechanism for reliable federated learning:
   A joint optimization approach to combining reputation and contract theory."
   IEEE Internet of Things Journal 6.6 (2019): 10700-10714.
  - 블록체인 기반 신뢰 관리 시스템
  - FL 서버가 신뢰도 있고 높은 품질의 데이터 소유자를 선택/선별할 수 있게 함

### RELATED WORK

- FedCoin
  - ▶ 블록체인을 연산 엔진 및 분산 원장으로 활용하는 것은
  - FL + Blockchain scene에서 최초의 시도

### BACKGROUNDS

### BACKGROUNDS: SHAPLEY VALUE

- > 2012년 노벨 경제학상 공동수상자 중 한 명인 로이드 섀플리 교수가 창시
- 협업에서 각 개인의 기여를 평가하는 방법
- 핵심 아이디어:
  - ▶ 함께 일해서 얻은 결과에서 각 개인이 빠진 경우를 계산
  - ▶ 그 차이가 곧 기여에 해당
  - ▶ 여분의 기여(Marginal contribution)라 함

### BACKGROUNDS: SHAPLEY VALUE

- 모든 경우의 수에 대해 기여를 평가하고
  - 참여자 인원수에 따라 기여에 대한 평균을 구함
- 가령 총 3명에 대해
  - k 혼자 일한 경우 기여분  $C_1$
  - 누구 한 명과 함께 일한 경우의 marginal contribution의 평균이  $C_2$
  - ▶ 누구 두 명과 함께 일한 경우의 marginal contribution의 평균이  $C_3$  이라면
  - > SV는  $(C_1 + C_2 + C_3)/3$ 으로 계산됨

### BACKGROUNDS: P-DISTANCE

P-거리 (P-distance)

$$\sum_{i=1}^{n} |x_i - y_i|^p)^{1/p}$$

- p=1, 맨해튼(Manhattan) 거리
- p=2, 유클리드(Euclidean 혹은 Euler) 거리
- p = infinity, 체비셰프(Chebychev) 거리

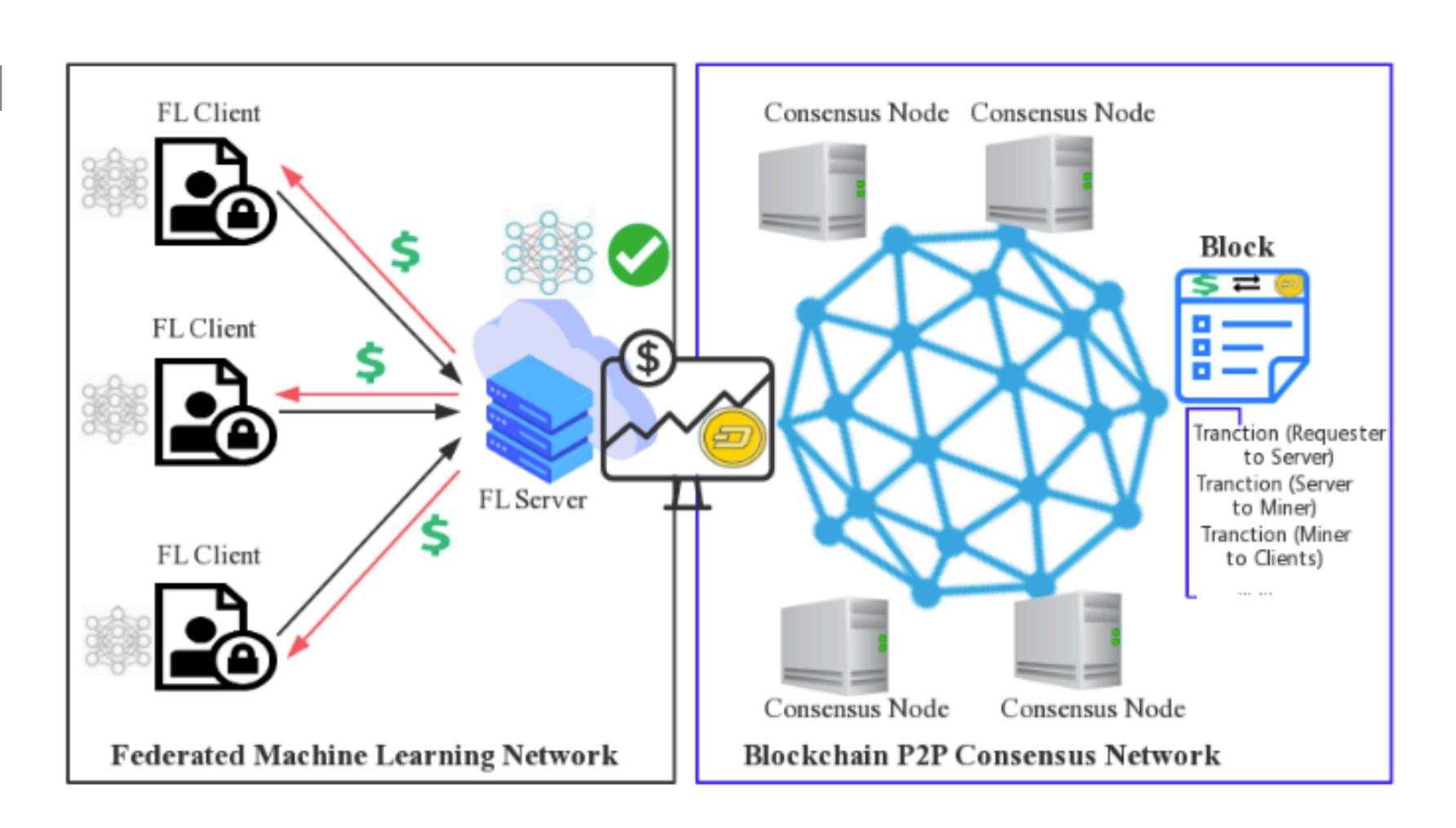
- FL 시나리오에서
  - $F_i(w) = l(x_i, y_i; w_t)$
  - $\rightarrow$  샘플  $(x_i, y_i)$ 에 대한 예측의 손실
  - ightharpoonup모델 파라미터 w
  - t 번째 라운드

- K클라이언트들이
  - $ightharpoonup 로컬 데이터셋 <math>D_k$ 를 가짐
  - $n_k = |D_k|$
- ▶ 전체 데이터셋  $D=\{D_1,D_2,\ldots,D_k\}$

- 목적 함수는 다음과 같이 최적화되고자 함
  - $\min_{w \in \mathcal{R}^d} \mathcal{F}(w) \quad ext{ where } \quad \mathcal{F}(w) = rac{1}{n} \sum_{k=1}^K \sum_{i \in \mathcal{D}_k} \mathcal{F}_i(w)$
- 이 최적화 문제는
  - ▶ Stochastic Gradient Descent(SGD) 기반 방법으로부터
  - 일반적으로 풀 수 있음

- 클라이언트 *k*는
  - > 로컬 모델을 그레디언트  $g_k^t$ 에 대해
- FL 서버는 로컬 모델을 통합해 글로벌 FL 모델을 형성
  - $w_{t+1} \leftarrow A(\{w_{t+1}^k = 1,...,K\})$
  - A는 통합 함수 (aggregation function)

- 두 개의 네트워크가 존재
  - ▶ 1) FL 네트워크
  - > 2) 블록체인 네트워크



- FL 모델 요청자 또는 FL 학습 요청자
  - 에산 V를 가지고 FL 네트워크를 학습시킬 필요가 있는 참여자

- FL서버
  - FL 네트워크에 중앙화된 서버인 FL 서버가 존재
  - 모델 학습을 지도(조정)하고
  - FL 모델 요청자로부터 페이먼트 V(에서 기인한 비용)를 받음

- FL 클라이언트
  - 분산 데이터 소유자
  - > 공동 학습 업무에 참여하고 페이먼트 V(에서 기인한 비용)를 받음
- 각 FL 클라이언트는
  - > 로컬 모델을 학습하고
  - FL 서버에 파라미터 업데이트를 등록

- FL 서버의 세 가지 역할
  - ▶ 1) 학습 업무를 가격 TrainPrice와 함께 FL 클라이언트들에게 공시
  - > 2) 보안 통합 프로토콜을 통해 로컬 업데이트를 통합, 연산 페이먼트 ComPrice를 획득
    - Bonawitz, Keith, et al.
       "Practical secure aggregation for privacy-preserving machine learning." CCS'17.
  - ▶ 3) FL 모델을 계산하는 것에 도움을 준 (SV를 계산한) 블록체인 상의 멤버들에게 수수료 SapPrice 지급
- $ightharpoonup TrainPrice + ComPrice + SapPrice \leq V$

- 각 글로벌 모델 업데이트 이후
  - FL 서버는 FL 클라이언트 각자에 대한 기여도를 계산하기 위한 업무를 공시
- 블록체인 네트워크의 합의 노드
  - SV들을 계산
  - ▶ 블록을 채굴한 자(winner, 승자)가 TrainPrice+SapPrice를 획득
  - ▶ ComPrice를 FL 클라이언트들에게 상응하는 SV에 따라 분배
    - ▶ Luke's comment: TrainPrice인 듯

- 현재 디자인에서는
  - > 긍정적 기여를 한 클라이언트에게만 보상
  - 부정적 기여에 대한 처벌은 하지 않음

- FL 네트워크와 블록체인 네트워크 간 연결
  - ► 특별한 타입의 업무로부터
- 이업무는
  - 수신한 로컬 업데이트 집합  $W = \{w_k | k = 1,...,K\}$
  - 통합 함수 A, 손실 함수 F(w)
  - ▶ 각 업데이트 라운드에 대한 SapPrice와 TrainPrice
  - 를 포함

- ▶ SapPrice와 TrainPrice는
  - ▶ 라운드가 진행됨에 따라 감소함

# POSAP

### SHAPLEY VALUE

- FL 네트워크로부터 SV 계산 업무를 받으면
  - 블록체인 네트워크의 채굴자들이
  - SV 벡터  $S = [s_k]_{k \in [1,K]}$  를 계산
  - $S_k$ 는  $w_k \in W$ 를 제출한 클라이언트의 SV에 해당

### SHAPLEY VALUE

- ▶ 각 채굴자는 독립적으로 SV를 계산
  - 목적은 채굴자의 연산력을 증명하기 위해
  - > SV 벡터를 계산하는 것
  - 이를 Proof-of-Shapley(PoSap)이라 함

- 입력은 FL 네트워크로부터의 업무
- 출력은 새 블록

```
Algorithm 1: Proof of Shapley (PoSap)
   Input: \mathcal{F}: Loss function;
           A: Aggregation function;
           W: Contribution of FL clients in size K;
           D: Difficulty in Mining;
  Output: Blk: a new block
1 Initialize S = [s_k = 0 | k = 1, ..., K];
2 time=0;
3 while No received Blk OR !VerifyBlock(Blk) do
       S_t = [s_k = 0 | k = 1, \dots, K]\% temporary store S
       Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
       S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
       for i from 2 to K do
           S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
          S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{i=1}^{i-1} S_t(R(i));
       end
10
       S = \frac{S \times time + S_t}{time + 1};
       time=time+1;
12
       Broadcast S and time;
14 end
15 if Receive a new S then
       Average the Received S to \overline{S} = \frac{\sum time \times S}{\sum time};
       if ||S - \overline{S}||_p \leq D then
           Create a new block Blk after longest chain;
           Broadcast Blk;
           return Blk;
20
       end
21
22 end
23 if Receive a new Blk then
if VerifyBlock(Blk) = = ture then
           Update Blk to its chain;
           return Blk;
       end
28 end
```

- ▶ 채굴자는 SV 벡터를 0 벡터로 초기화
- ▶ 연산 반복 수치(time)를 0으로 초기화

```
Algorithm 1: Proof of Shapley (PoSap)
   Input: \mathcal{F}: Loss function;
           A: Aggregation function;
           W: Contribution of FL clients in size K;
           D: Difficulty in Mining;
  Output: Blk: a new block
  Initialize S = [s_k = 0 | k = 1, ..., K];
_2 time=0;
3 While No received Blk OR! VerifyBlock(Blk) do
       S_t = [s_k = 0 | k = 1, \dots, K]\% temporary store S
       Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
       S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
       for i from 2 to K do
           S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
           S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{i=1}^{i-1} S_t(R(i));
       end
10
       S = \frac{S \times time + S_t}{time + 1};
11
       time=time+1;
12
       Broadcast S and time;
14 end
15 if Receive a new S then
       Average the Received S to \overline{S} = \frac{\sum time \times S}{\sum time};
       if ||S - \overline{S}||_p \leq D then
           Create a new block Blk after longest chain;
           Broadcast Blk;
           return Blk;
20
       end
21
22 end
23 if Receive a new Blk then
if VerifyBlock(Blk) = = ture then
           Update Blk to its chain;
25
           return Blk;
       end
28 end
```

- SV 연산은 다음 두 조건 중 적어도 하나가 만족되는 한 반복됨
  - 1) 새 블록을 받은 적이 없음
  - 2) 수신한 블록이 검증에 실패함

```
Input: \mathcal{F}: Loss function;
            A: Aggregation function;
            W: Contribution of FL clients in size K;
            D: Difficulty in Mining;
   Output: Blk: a new block
 1 Initialize S = [s_k = 0 | k = 1, ..., K];
2 time=0;
3 while No received Blk OR !VerifyBlock(Blk) do
       S_t = [s_k = 0 | k = 1, \dots, K]\% temporary store S
       Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
       S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
       for i from 2 to K do
            S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
           S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{i=1}^{i-1} S_t(R(i));
       end
       S = \frac{S \times time + S_t}{time + 1};
       time=time+1;
12
       Broadcast S and time;
14 end
15 if Receive a new S then
       Average the Received S to \overline{S} = \frac{\sum time \times S}{\sum time};
       if ||S - \overline{S}||_p \leq D then
            Create a new block Blk after longest chain;
            Broadcast Blk;
           return Blk;
20
       end
21
22 end
23 if Receive a new Blk then
if VerifyBlock(Blk) = = ture then
           Update Blk to its chain;
25
           return Blk;
       end
28 end
```

**Algorithm 1:** Proof of Shapley (PoSap)

- 이번 반복에서의 연산 결과들을 저장할
  - $ightharpoonup 임시 벡터 <math>S_t$ 를 생성
- 채굴자가 무작위로
  - K FL 클라이언트들의 랭크를 결정
  - Luke's comment: 순서의 무작위성
- ▶ SV를 계산

```
Input: \mathcal{F}: Loss function;
            A: Aggregation function;
            W: Contribution of FL clients in size K;
           D: Difficulty in Mining;
  Output: Blk: a new block
1 Initialize S = [s_k = 0 | k = 1, ..., K];
2 time=0;
  while No received Blk OR !VerifyBlock(Blk) do
       S_t = [s_k = 0 | k = 1, \dots, K]\% temporary store S
       Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
       S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
       for i from 2 to K do
           S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
           S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{i=1}^{i-1} S_t(R(i));
       end
       S = \frac{S \times time + S_t}{time + 1};
       time=time+1;
       Broadcast S and time;
14 end
15 if Receive a new S then
       Average the Received S to \overline{S} = \frac{\sum time \times S}{\sum time};
       if ||S - \overline{S}||_p \leq D then
           Create a new block Blk after longest chain;
           Broadcast Blk;
           return Blk;
20
       end
21
23 if Receive a new Blk then
if VerifyBlock(Blk) = = ture then
           Update Blk to its chain;
           return Blk;
       end
28 end
```

**Algorithm 1:** Proof of Shapley (PoSap)

- > 첫 번째 엔티티(entity)에 대해 계산
  - ▶ 자기 자신만의 기여분(가중치)에 대한 손실

```
Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K]; S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1)))); for i from 2 to K do  \begin{vmatrix} S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i)))); \\ S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{j=1}^{i-1} S_t(R(j)); \\ \text{end} \end{vmatrix} end
```

- 두 번째 엔티티부터 마지막 엔티티까지
  - '여분의 기여'를 계산

```
Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];

S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));

for i from 2 to K do

S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{j=1}^{i-1} S_t(R(j));
```

end

- $\rightarrow$  1번째부터 i번째 엔티티까지의
  - 가중치를 통합해 손실을 구함
  - > 자신을 제외한 기여의 합을 구함
  - ightharpoonup 두 값의 차이를  $S_t$ 에 저장

```
Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
for i from 2 to K do
\begin{vmatrix} S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i)))); \\ S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{j=1}^{i-1} S_t(R(j)); \end{vmatrix}
```

end

- 벡터 S는
  - 모든 이전 반복과
  - 임시 벡터  $S_t$ 의 평균으로 업데이트됨
- ▶ *time*이 1 만큼 증가
- S와 time을 전파함

```
Algorithm 1: Proof of Shapley (PoSap)
   Input: \mathcal{F}: Loss function;
            A: Aggregation function;
            W: Contribution of FL clients in size K;
            D: Difficulty in Mining;
   Output: Blk: a new block
 1 Initialize S = [s_k = 0 | k = 1, ..., K];
 2 time=0;
 3 while No received Blk OR !VerifyBlock(Blk) do
       S_t = [s_k = 0 | k = 1, \dots, K]\% temporary store S
       Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
       S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
       for i from 2 to K do
           S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
           S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{i=1}^{i-1} S_t(R(i));
       end
10
       S = \frac{S \times time + S_t}{time + 1};
11
       time=time+1;
12
       Broadcast S and time;
14 end
15 if Receive a new S then
       Average the Received S to \overline{S} = \frac{\sum time \times S}{\sum time};
       if ||S - \overline{S}||_p \leq D then
            Create a new block Blk after longest chain;
            Broadcast Blk;
           return Blk:
20
       end
21
22 end
23 if Receive a new Blk then
if VerifyBlock(Blk) = = ture then
           Update Blk to its chain;
           return Blk;
       end
28 end
```

- $\rightarrow$  채굴자가 S와 time을 수신하면
  - ▶ 채굴자가 수신한 모든 S에 대해
  - $ightharpoonup \overline{S}$ 를 계산

```
Algorithm 1: Proof of Shapley (PoSap)
   Input: \mathcal{F}: Loss function;
            A: Aggregation function;
            W: Contribution of FL clients in size K;
           D: Difficulty in Mining;
   Output: Blk: a new block
 1 Initialize S = [s_k = 0 | k = 1, ..., K];
 2 time=0;
 3 while No received Blk OR !VerifyBlock(Blk) do
       S_t = [s_k = 0 | k = 1, \dots, K]\% temporary store S
       Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
       S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
       for i from 2 to K do
           S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
           S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{i=1}^{i-1} S_t(R(i));
       end
10
       S = \frac{S \times time + S_t}{time + 1};
11
       time=time+1;
12
       Broadcast S and time;
14 end
15 if Receive a new S then
       Average the Received S to \overline{S} = \frac{\sum time \times S}{\sum time};
       if ||S-S||_p \leq D then
           Create a new block Blk after longest chain;
           Broadcast Blk;
           return Blk;
20
       end
21
22 end
23 if Receive a new Blk then
if VerifyBlock(Blk) = = ture then
           Update Blk to its chain;
           return Blk;
       end
28 end
```

### Algorithm 1: Proof of Shapley (PoSap)

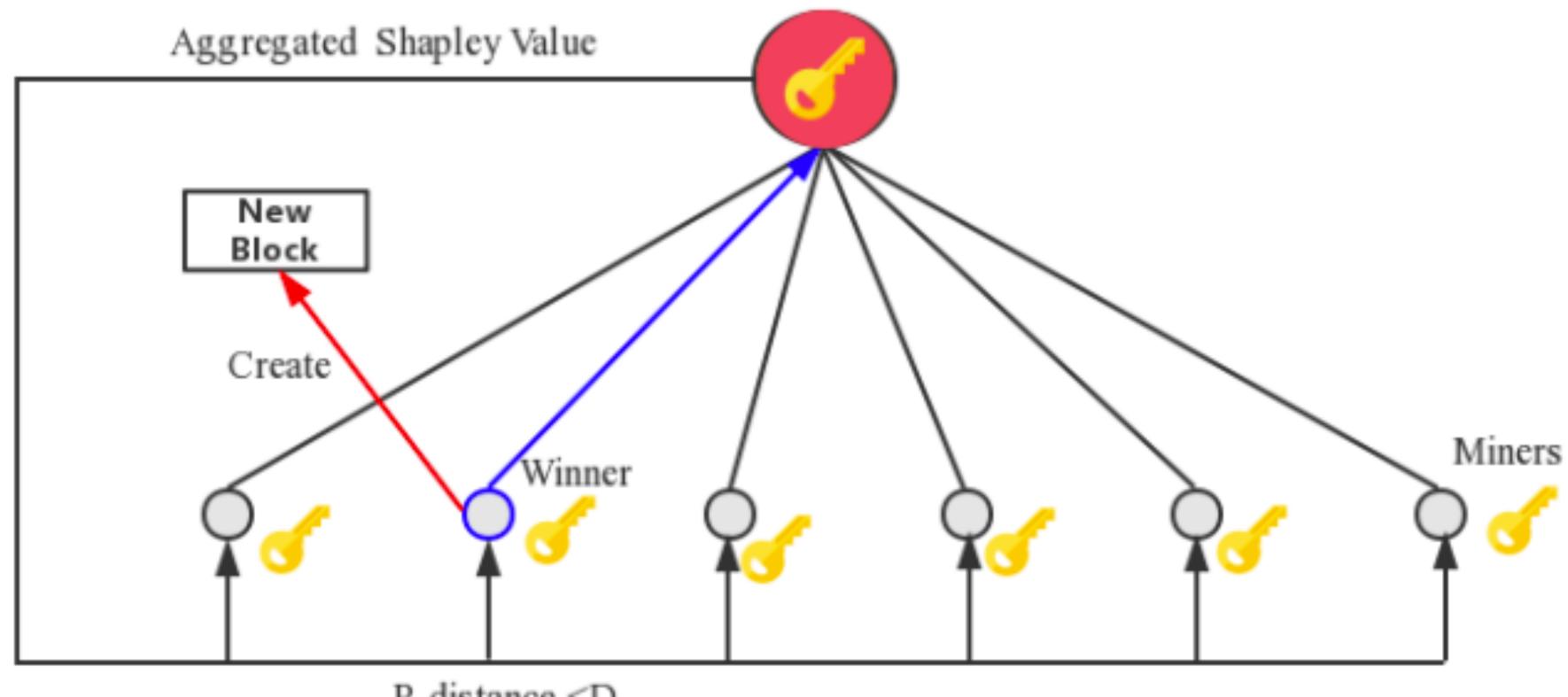
- $\rightarrow$  채굴자는 S와  $\bar{S}$ 에 대한
  - P-거리를 계산
- 이거리가
  - ▶ 채굴 난이도 D보다 크지 않으면
  - ▶ 그 채굴자가 승자(winner)가 됨
  - ightharpoonup ightharpoonup M 블록 <math>Blk를 생성
- ightharpoonup 난이도 D는 동적으로 변화함

```
Input: \mathcal{F}: Loss function;
            A: Aggregation function;
            W: Contribution of FL clients in size K;
           D: Difficulty in Mining;
  Output: Blk: a new block
1 Initialize S = [s_k = 0 | k = 1, ..., K];
2 time=0;
3 while No received Blk OR !VerifyBlock(Blk) do
       S_t = [s_k = 0 | k = 1, \dots, K]\% temporary store S
       Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
       S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
       for i from 2 to K do
           S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
           S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{i=1}^{i-1} S_t(R(i));
       end
10
       S = \frac{S \times time + S_t}{time + 1};
       time=time+1;
       Broadcast S and time;
14 end
15 if Receive a new S then
       Average the Received S to \overline{S} = \frac{\sum time \times S}{\sum time};
       if ||S - \overline{S}||_p \leq D then
           Create a new block Blk after longest chain;
           Broadcast Blk;
19
           return Blk;
       end
21
22 end
23 if Receive a new Blk then
if VerifyBlock(Blk) = = ture then
           Update Blk to its chain;
           return Blk;
       end
28 end
```

- ▶ 채굴자가 새 블록 *Blk*를 수신하면
  - 이 블록을 검증함
  - 검증에 통과하면 체인을 확장
- 마이닝 프로세스의 종료

```
Algorithm 1: Proof of Shapley (PoSap)
   Input: \mathcal{F}: Loss function;
            A: Aggregation function;
            W: Contribution of FL clients in size K;
            D: Difficulty in Mining;
   Output: Blk: a new block
 1 Initialize S = [s_k = 0 | k = 1, ..., K];
2 time=0;
3 while No received Blk OR !VerifyBlock(Blk) do
       S_t = [s_k = 0 | k = 1, \dots, K]\% temporary store S
       Random generate a rank R = [r_k | k = 1, ..., K];
       S_t(R(1)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1))));
       for i from 2 to K do
           S_t(R(i)) = \mathcal{F}(\mathcal{A}(W(R(1:i))));
           S_t(R(i)) = S_t(R(i)) - \sum_{i=1}^{i-1} S_t(R(i));
       end
10
       S = \frac{S \times time + S_t}{time + 1};
       time=time+1;
12
       Broadcast S and time;
14 end
15 if Receive a new S then
       Average the Received S to \overline{S} = \frac{\sum time \times S}{\sum time};
       if ||S - \overline{S}||_p \leq D then
            Create a new block Blk after longest chain;
            Broadcast Blk;
           return Blk;
20
       end
21
23 if Receive a new Blk then
      if VerifyBlock(Blk) = = ture then
           Update Blk to its chain;
           return Blk;
       end
28 end
```

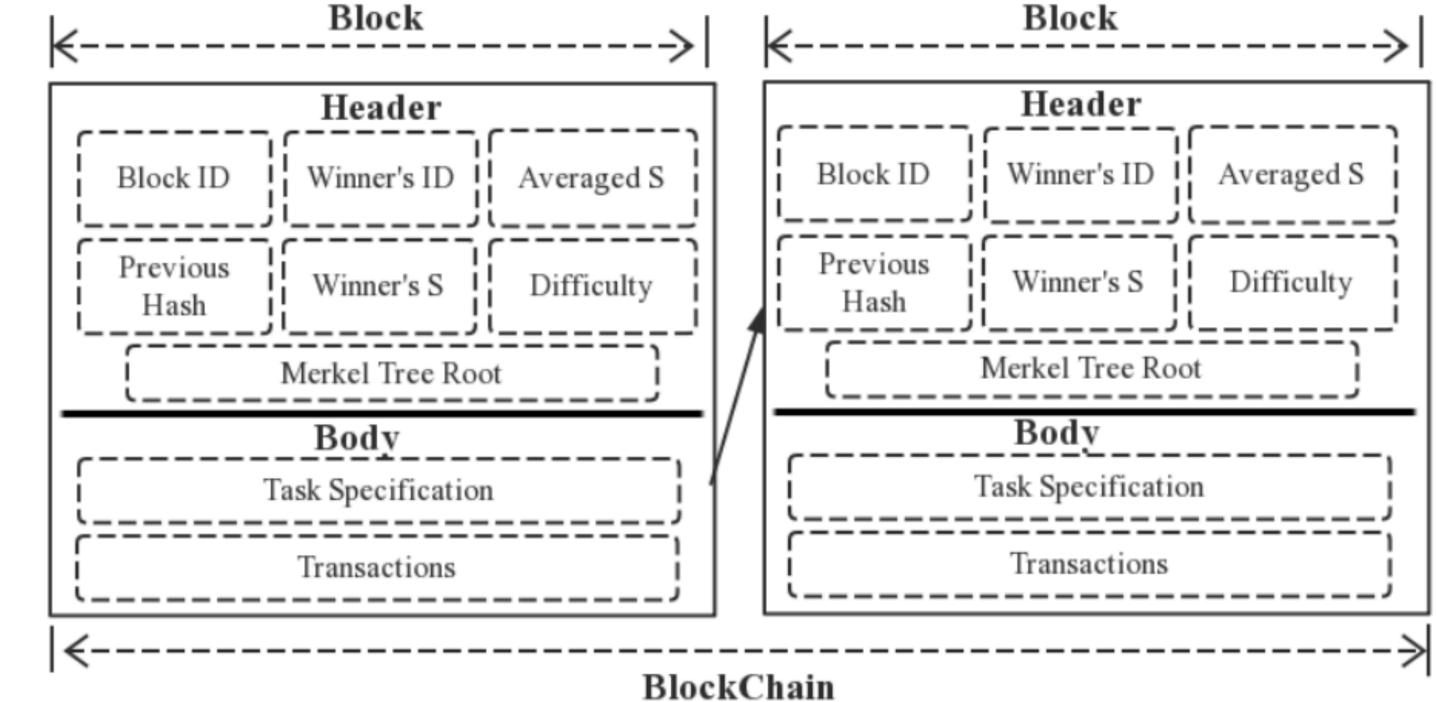
S와  $\overline{S}$  계산에 대한 도식



P-distance <D

### **BLOCK STRUCTURE**

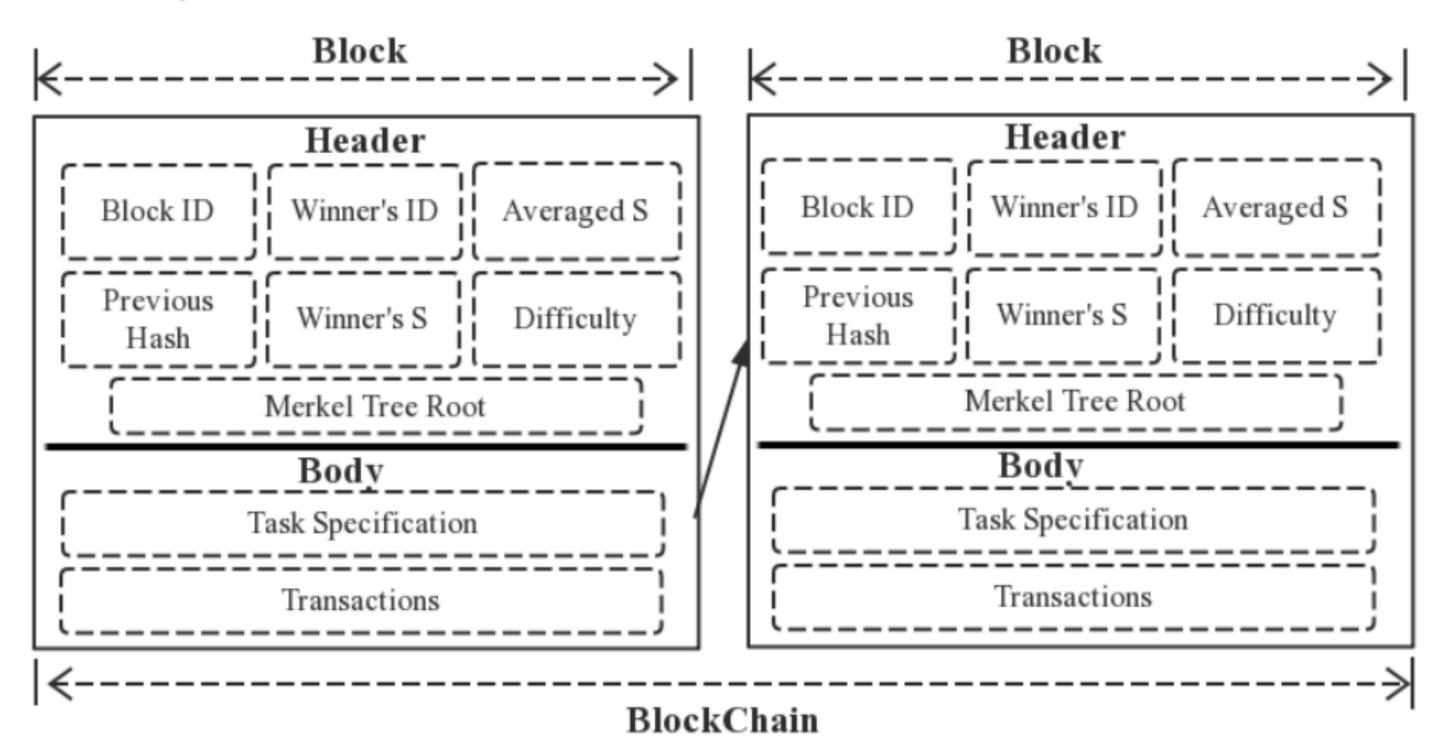
- Block ID: 블록 높이
- Winner's ID: 블록 생성자
- Averaged S:  $\bar{S}$
- Previous Hash: 이전 블록의 해시
- Winner's S: 승자의 SV
- Difficulty: 요구 난이도 D



어클 트리 루트: 트랜잭션 머클 트리의 루트

### **BLOCK STRUCTURE**

- ▶ 블록 바디(body)는 두 종류의 데이터를 기록
  - 업무에 대한 명세
  - 트랜잭션들



### **BLOCK STRUCTURE**

- 채굴자는
  - 5에 따라
  - ▶ TrainPrice를 FL 클라이언트들에게 배분

- ▶ 세 가지 조건이 만족되어야 함
  - $||S_t \bar{S}_t||_p \le D$
  - $||\bar{S} \bar{S}_t||_p \le D$
  - ▶ 현재 블록 ID가 충분히 커야 함 (the longest chain)

- 입력은
  - 수신한 새 블록,
  - > SV의 로컬 평균,
  - 난이도
- 출력은 True OR False

## Algorithm 2: VerifyBlock (new Blk) Input: Blk: Received new block; $\overline{S}$ : Local average of received Shapley Value; D: Difficulty in Mining; Output: ValuationResult: True OR False 1 $S_t = Blk.S$ ; $S_t = Blk.S$ ; 2 if $||S_t - \overline{S}_t||_p \le D$ then 3 | if $||\overline{S} - \overline{S}_t||_p \le D$ then

```
if \|\overline{S} - \overline{S}_t\|_p \leq D then
           if Blk.ID \ge longest chain length then
               return ValuationResult=ture;
           end
           else
               return ValuationResult=false;
           end
       end
10
       else
11
           return ValuationResult=false;
12
       end
13
14 end
15 else
       return ValuationResult=false;
17 end
```

```
S_t = Blk.S
\bar{S}_t = Blk.\bar{S}
```

```
Algorithm 2: VerifyBlock (new Blk)
   Input: Blk: Received new block;
           S: Local average of received Shapley Value;
           D: Difficulty in Mining;
  Output: ValuationResult: True OR False
1 S_t = Blk.S; \overline{S}_t = Blk.\overline{S};
2 if ||S_t - S_t||_p \le D then
      if \|\overline{S} - \overline{S}_t\|_p \leq D then
           if Blk.ID \ge longest chain length then
               return ValuationResult=ture;
           end
           else
               return ValuationResult=false;
           end
       end
10
       else
11
           return ValuationResult=false;
12
       end
13
14 end
15 else
       return ValuationResult=false;
17 end
```

- $||S_t \bar{S}_t||_p \le D$ 
  - ▶ 승자가 올바른 SV 계산 결과로
  - 블록을 생성했는가를 검증

```
Algorithm 2: VerifyBlock (new Blk)
   Input: Blk: Received new block;
           \overline{S}: Local average of received Shapley Value;
           D: Difficulty in Mining;
   Output: ValuationResult: True OR False
1 S_t = Blk.S; \overline{S}_t = Blk.\overline{S};
|s| |S_t - \overline{S}_t||_p \le D then
      if ||S - S_t||_p \leq D then
           if Blk.ID \ge longest chain length then
               return ValuationResult=ture;
           end
           else
               return ValuationResult=false;
           end
       end
10
       else
11
           return ValuationResult=false;
12
       end
13
14 end
15 else
      return ValuationResult=false;
17 end
```

- $||\bar{S} \bar{S}_t||_p \le D$ 
  - $ightharpoonup 볼록의 <math>\bar{S}$  값이
  - ightharpoonup로컬 통합 S와 충분히 가까운가
- 비동기 네트워크에서
  - 어자가 충분한 수의 타인의 결과를
  - 수용하도록 요구하는 역할

```
Algorithm 2: VerifyBlock (new Blk)
   Input: Blk: Received new block;
           S: Local average of received Shapley Value;
           D: Difficulty in Mining;
   Output: ValuationResult: True OR False
1 S_t = Blk.S; \overline{S}_t = Blk.\overline{S};
2 if ||S_t - \overline{S}_t||_p \leq D then
      if \|\overline{S} - \overline{S}_t\|_p \leq D then
           if Blk.ID≥ longest chain length then
               return ValuationResult=ture;
           end
           else
               return ValuationResult=false;
           end
       end
       else
           return ValuationResult=false;
12
       end
13
14 end
15 else
       return ValuationResult=false;
17 end
```

- ▶ 블록 ID가 충분히 큰가
  - The longest chain이어야 함
- 포크(Fork)를 효과적으로 피하고
  - 분산 네트워크에서
  - 체인의 안정성을 꾀할 수 있음

```
Algorithm 2: VerifyBlock (new Blk)
              Input: Blk: Received new block;
                                                       S: Local average of received Shapley Value;
                                                      D: Difficulty in Mining;
              Output: ValuationResult: True OR False
    1 S_t = Blk.S; \overline{S}_t = Blk.\overline{S};
  |S_t| |S_t
                               if \|\overline{S} - \overline{S}_t\|_p < D then
                                                      if Blk.ID \ge longest chain length then
                                                                          return ValuationResult=ture;
                                                     end
                                                      else
                                                                          return ValuationResult=false;
                                                     end
                                 end
 10
                                 else
11
                                                     return ValuationResult=false;
12
                                 end
13
14 end
15 else
                                 return ValuationResult=false;
17 end
```

### DYNAMIC MINING DIFFICULTY

- 사 블록 채굴의 난이도는 동적으로 조정되어야 함
- 난이도 업데이트의 두 요소
  - 1) 채굴자들의 전체 채굴 파워
  - 2) 블록 생성의 속도

- FedCoin 시스템
  - FL 모델 요청자가 V FedCoin을 FL 서버에 예치하면서 시작됨
  - ightharpoonup V는 FL 클라이언트들, 블록체인 채굴자들, FL 서버에게 배분됨

- V는 세 부분으로 분할됨
  - TrainPrice: FL 클라이언트들에게 배분됨
  - ComPrice: 모델 통합의 대가로 FL 서버에게 할당됨
  - SapPrice: SV 계산의 대가로 블록체인 네트워크 채굴자들에게 배분됨

- ▶ V는 세 부분으로 분할됨
- 분할 비는 사전에 합의된 스마트 컨트랙트로부터 결정됨
  - ▶ 가령, TrainPrice:ComPrice:SapPrice=7:1:2

- 입력은
  - lacktriangleright 모델 요청자로부터의 V
  - 최종 통합된 SV
- ightharpoonup 출력은 <math>V의 배분

### Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin

```
Input: V: The value paid by a model requester;
          S: The final aggragated Shapley Value;
  Output: An allocation of V
 1 while FL server receives V from a model requester do
      Calculate TrainPrice and SapPrice;
      Publish traing task with price TrainPrice;
      if The model is well trained then
          Publish a Shapley task to blockchain network
           with pirce SapPrice;
      end
 6
7 end
 8 while a new block is mined do
      FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
       winner; for each FL client i do
          if S_i > 0 then
11
              block winner transfers p_i to i;
          end
13
      end
15 end
```

ightharpoonup FL 서버가 모델 요청자로부터 <math>V를 수령하면

```
Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin
  Input: V: The value paid by a model requester;
          S: The final aggragated Shapley Value;
  Output: An allocation of V
1 while FL server receives V from a model requester do
      Calculate TrainPrice and SapPrice;
      Publish traing task with price TrainPrice;
      if The model is well trained then
          Publish a Shapley task to blockchain network
           with pirce SapPrice;
      end
6
7 end
8 while a new block is mined do
      FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
       winner; for each FL client i do
          if S_i > 0 then
11
             block winner transfers p_i to i;
          end
13
      end
15 end
```

▶ TrainPrice와 SapPrice를 계산

```
Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin
  Input: V: The value paid by a model requester;
          S: The final aggragated Shapley Value;
  Output: An allocation of V
1 while FL server receives V from a model requester do
      Calculate TrainPrice and SapPrice;
      Publish traing task with price TrainPrice;
      if The model is well trained then
          Publish a Shapley task to blockchain network
           with pirce SapPrice;
      end
6
7 end
8 while a new block is mined do
      FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
       winner; for each FL client i do
          if S_i > 0 then
11
             block winner transfers p_i to i;
          end
13
      end
15 end
```

TrainPrice로 훈련 업무를 공시

```
Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin
  Input: V: The value paid by a model requester;
          S: The final aggragated Shapley Value;
  Output: An allocation of V
1 while FL server receives V from a model requester do
      Calculate TrainPrice and SapPrice;
      Publish traing task with price TrainPrice;
      If The model is well trained then
          Publish a Shapley task to blockchain network
           with pirce SapPrice;
      end
6
7 end
8 while a new block is mined do
      FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
       winner; for each FL client i do
          if S_i > 0 then
11
             block winner transfers p_i to i;
          end
13
      end
15 end
```

모델이 잘 훈련되면

```
Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin
  Input: V: The value paid by a model requester;
          S: The final aggragated Shapley Value;
  Output: An allocation of V
1 while FL server receives V from a model requester do
      Calculate TrainPrice and SapPrice;
      Publish traing task with price TrainPrice:
      if The model is well trained then
          Publish a Shapley task to blockchain network
           with pirce SapPrice;
      end
6
7 end
8 while a new block is mined do
      FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
       winner; for each FL client i do
          if S_i > 0 then
11
             block winner transfers p_i to i;
          end
13
      end
15 end
```

▶ SapPrice로 섀플리 업무를 블록체인 네트워크에 공시

```
Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin
  Input: V: The value paid by a model requester;
          S: The final aggragated Shapley Value;
  Output: An allocation of V
1 while FL server receives V from a model requester do
      Calculate TrainPrice and SapPrice;
      Publish traing task with price TrainPrice;
      if The model is well trained then
          Publish a Shapley task to blockchain network
           with pirce SapPrice;
      end
7 end
8 while a new block is mined do
      FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
       winner; for each FL client i do
          if S_i > 0 then
11
             block winner transfers p_i to i;
          end
13
      end
15 end
```

사 블록이 채굴되면

```
Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin
  Input: V: The value paid by a model requester;
          S: The final aggragated Shapley Value;
  Output: An allocation of V
1 while FL server receives V from a model requester do
      Calculate TrainPrice and SapPrice;
      Publish traing task with price TrainPrice;
      if The model is well trained then
          Publish a Shapley task to blockchain network
           with pirce SapPrice;
      end
6
7 end
8 while a new block is mined do
      FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
       winner; for each FL client i do
          if S_i > 0 then
11
             block winner transfers p_i to i;
          end
13
      end
15 end
```

- FL 서버가 TrainPrice+SapPrice를 블록 승자에게 전송
- 각 FL 클라이언트들에 대해 다음을 수행

```
Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin
  Input: V: The value paid by a model requester;
          S: The final aggragated Shapley Value;
  Output: An allocation of V
1 while FL server receives V from a model requester do
      Calculate TrainPrice and SapPrice;
      Publish traing task with price TrainPrice;
      if The model is well trained then
          Publish a Shapley task to blockchain network
           with pirce SapPrice;
      end
6
7 end
8 while a new block is mined do
      FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
       winner; for each FL client i do
          if S_i > 0 then
11
             block winner transfers p_i to i;
          end
13
      end
```

15 end

 $S_i > 0$ 에 대해

$$p_i = \frac{S_i}{\sum_{S_i > 0} S_j} TrainPrice 를 전송$$

```
Algorithm 3: The Payment Scheme in FedCoin
 Input: V: The value paid by a model requester;
         S: The final aggragated Shapley Value;
 Output: An allocation of V
1 while FL server receives V from a model requester do
     Calculate TrainPrice and SapPrice;
     Publish traing task with price TrainPrice;
     if The model is well trained then
         Publish a Shapley task to blockchain network
          with pirce SapPrice;
     end
6
7 end
8 while a new block is mined do
     FL server transfers TrainPrice+SapPrice to the block
      winner: for each FL client i do
         if S_i > 0 then
            block winner transfers p_i to i;
         end
     end
```

15 end

- FedCoin을 평가하기 위해
  - 블록체인 환경을 설정
  - 현실 데이터셋을 이용해 FL을 구성
- FedCoin이 고품질 데이터를 증진시킬 수 있는지
- PoSap의 연산 비용이 현실적인지를 평가

- > 70,000 이미지의 MNIST
- TensorFlow 사용
- 전통적인 신경망 구조 사용
- FL 통합 함수로는 FedAvg 사용
  - 글로벌 FL 모델 파라미터 계산을 위해 평균을 사용

- FL 서버와 100 FL 클라이언트들 설정
  - MNIST 데이터셋은 데이터 품질이 각양각색이 되도록 배분됨
- ▶ 10 명의 클라이언트들로 구성된 10개의 그룹
  - 각 그룹의 데이터셋은
  - ▶ 10 프리셋 퀄리티 레벨 중 하나를 가짐 (클라이언트의 타입이라 명시)
  - $lacksymbol{\triangleright}$  클라이언트 타입  $T_j$ 는 0, 1, …, 9 중에서 균일하게 무작위로 할당됨
- 각 로컬 클라이언트는 모델을 20번씩 훈련

- 합의 노드는 도커(Docker)에 기반
- ▶ 시뮬레이션 플랫폼
  - ► CPU: intel i7-7700
  - form (CPU Interl i7-7700, GPU 2G, RAM 8g, ROM 1t, SSD 256M). We set p=2 (Euler distance) in PoSap for comparing

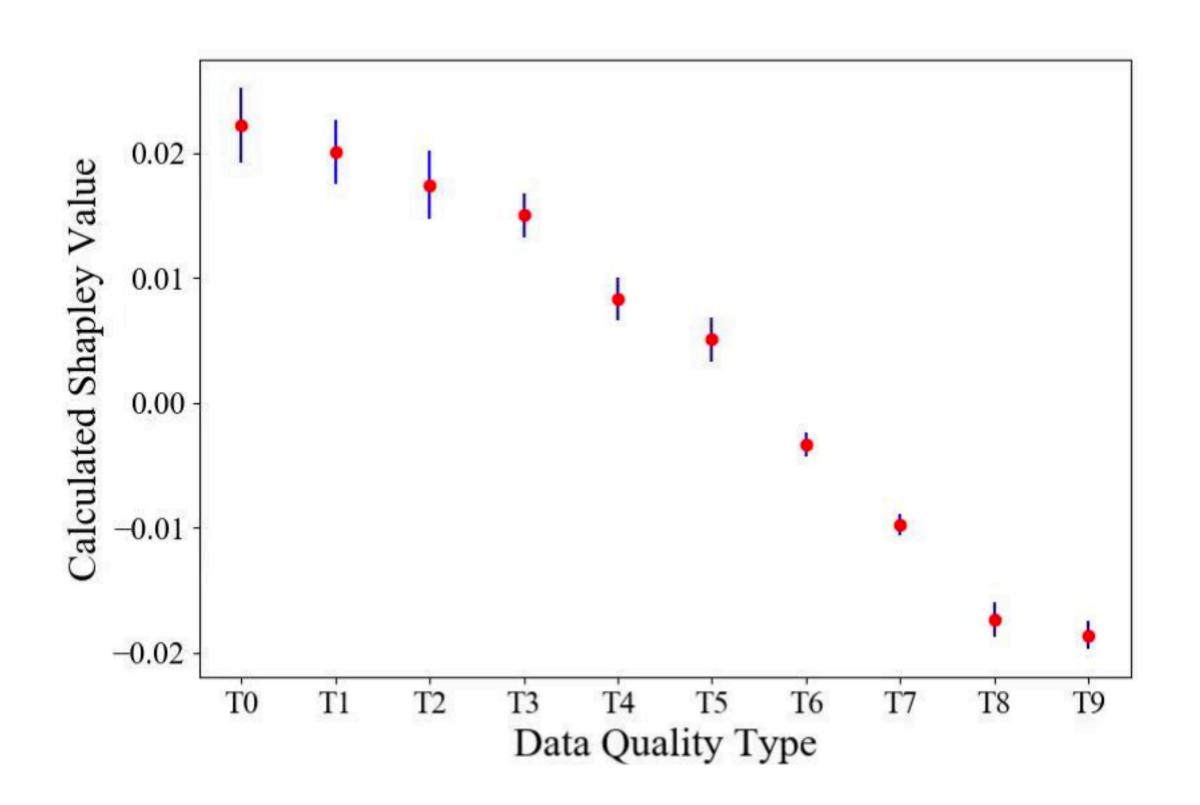
P-거리에서 p=2로 설정

#### DATA QUALITY EVALUATION

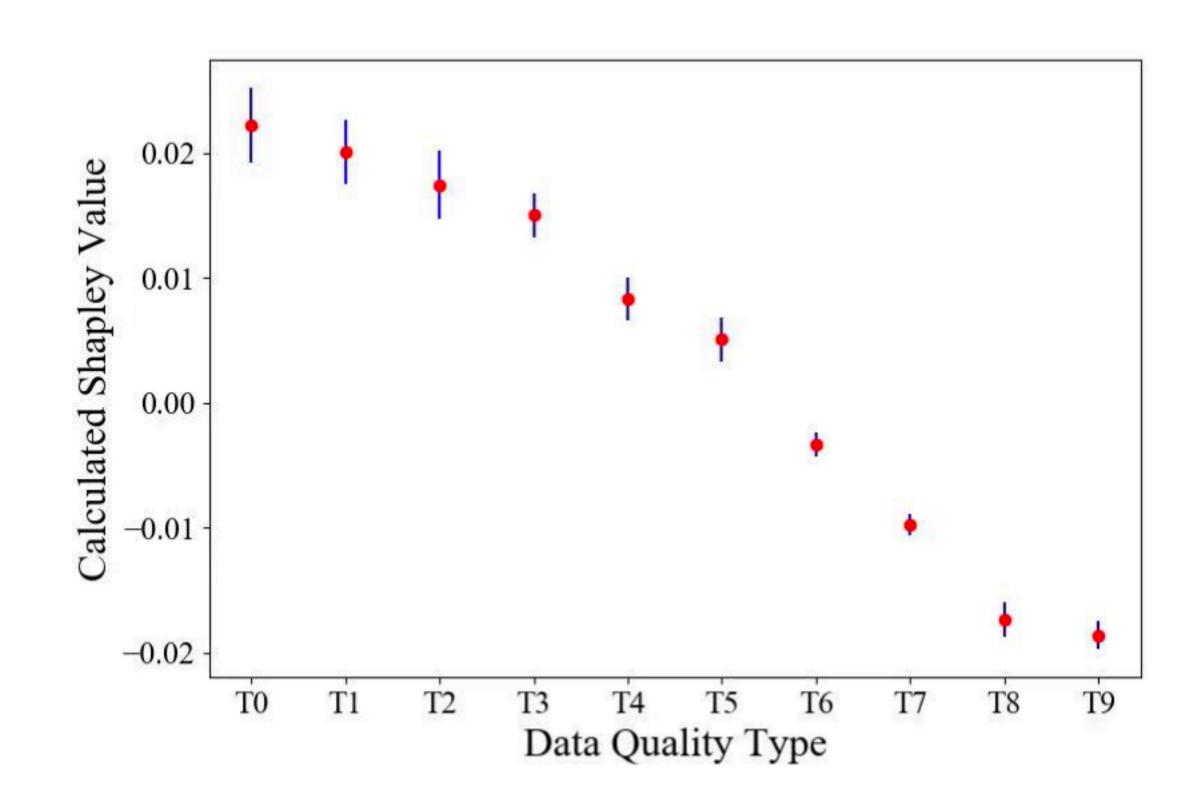
- 에이터 신뢰의 관점에서 데이터 퀄리티 평가
  - Earth Mover's Distance (EMD) 사용
  - 클라이언트의 훈련 데이터 분포와 주어진 분포의 거리를 측정
    - ▶ 비교 벤치마크 대상은 전체 MNIST 데이터셋
- 노은 EMD 값은 낮은 품질의 데이터셋임을 의미

Data Type	$T_0$	$T_1$	$T_2$	$T_3$	$T_4$
Quality (EMD)	0	0.02	0.04	0.06	0.08
Data Type	$T_5$	$T_6$	$T_7$	$T_8$	$T_9$
Quality (EMD)	0.10	0.12	0.14	0.16	0.18

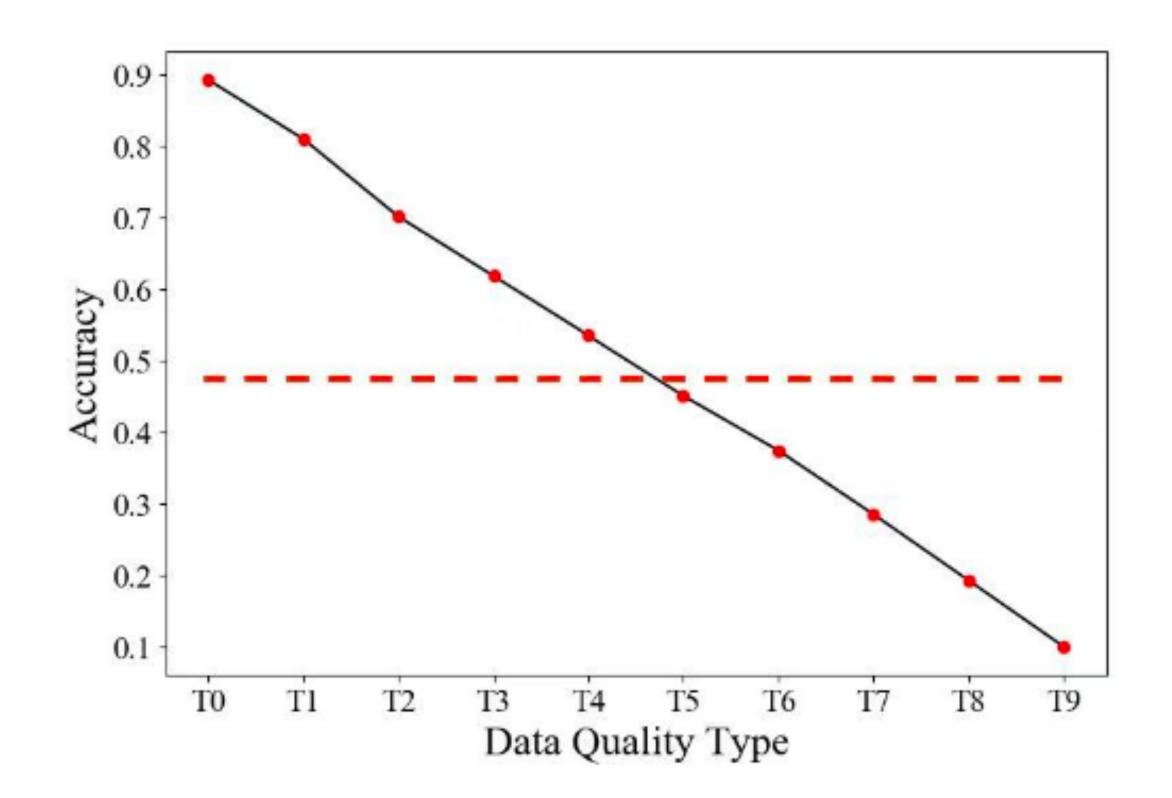
- 평균 SV의 양상
  - ト타입  $T_0$ 의 클라이언트가 가장 높은 값
  - 타입  $T_9$ 의 클라이언트가 가장 낮은 값
  - 품질이 낮아짐에 따라 점차 감소함



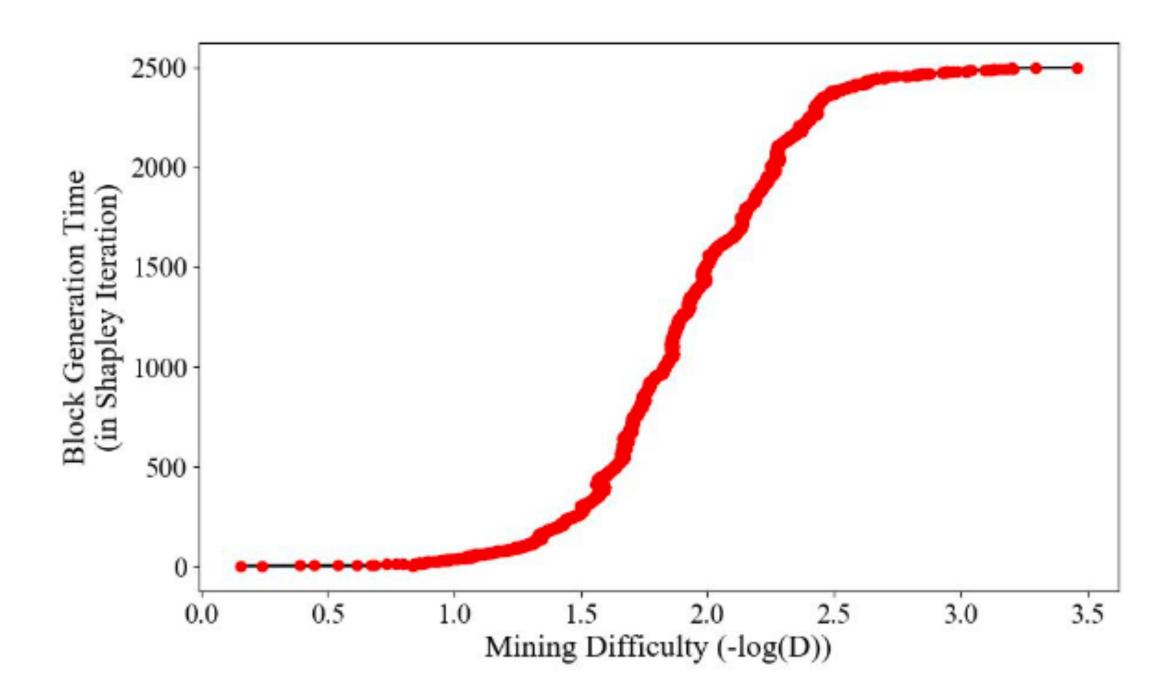
- 형균 SV의 양상
  - 타입  $T_0$ 에서  $T_4$ 는 양의 값을 가짐
  - 타입  $T_5$ 에서  $T_9$ 는 음의 값을 가짐
  - 절반의 클라이언트는 양의 기여를 함
  - ▶ 나머지 클라이언트는 음의 기여를 함
- FedCoin이 고품질 데이터를 증진



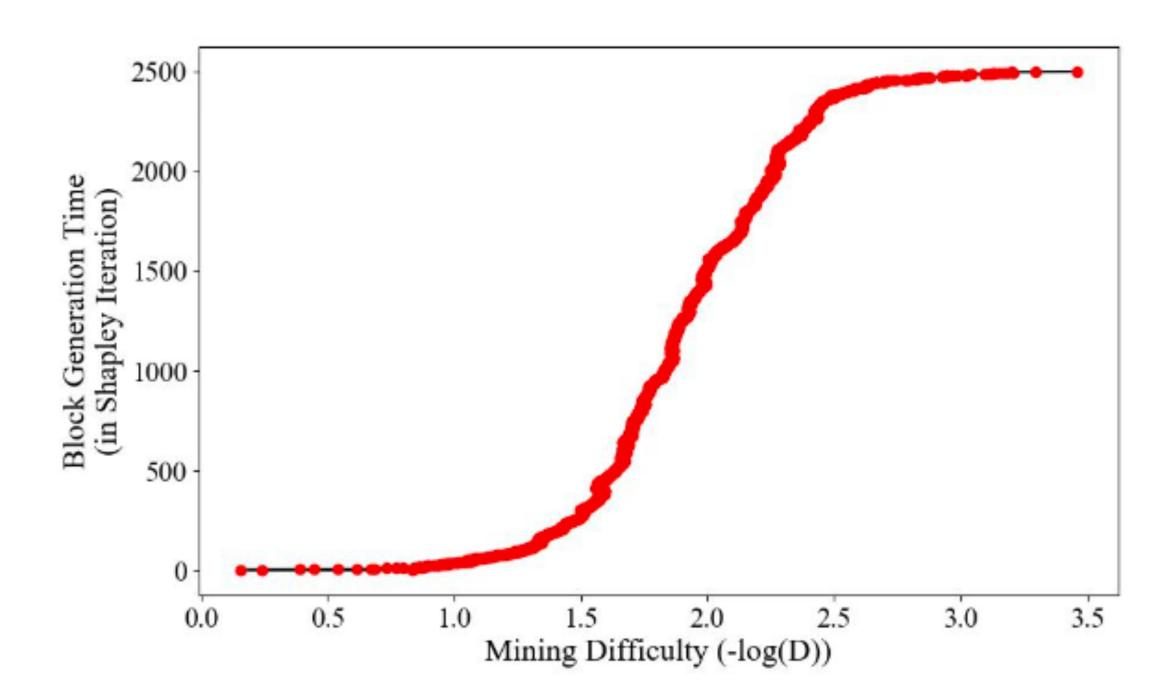
- ▶ 왜 음의 SV가 나타나는지에 대한 실험
- 각 클라이언트가 같은 모델을 가지고 학습
  - 모델 정확도가 기준선보다 낮음
  - 기준: 100 클라이언트에 기반한 FL 모델



- 블록 생성 시간
  - ▶ 섀플리 연산 중 몇 번 반복이 필요한가
  - ▶ *x*축: -log *D* 
    - x = 2 = D = 1e 2
- ▶ 채굴 난이도가 오름에 따라 반복이 더 필요



- $\rightarrow$  채굴 난이도가 1e 3을 넘어서면
  - 약 2,500번 정도의 반복으로 수렴
  - 상한이 존재한다는 뜻
  - 실현성이 높다는 의미



## CONCLUSIONS

#### CONCLUSIONS

- FedCoin
  - 불록체인 기반 연합 학습을 가능하게 하는 페이먼트 시스템
- 각 FL 클라이언트의 SV
  - Proof-of-Shapley (PoSap) 합의 프로토콜으로 계산됨
  - ▶ 글로벌 FL 모델에 대한 기여를 의미
- ▶ 합의를 이루기 위한 SV 계산에는 상한이 존재함

### FEDCOIN

A PEER-TO-PEER PAYMENT SYSTEM FOR FEDERATED LEARNING