



젠신(AI)

주요내용설명서(국문백서)

Korean White Paper

2026년 5월 18일

Disclaimer

본 번역본은 2026년 5월 18일 기준의 젠신(Gensyn) 홈페이지 및 블로그의 관련 내용 위주로 번역되었습니다.

빗썸은 발행주체 또는 운영주체가 제공하는 가상자산의 총발행량, 유통량 계획, 사업 계획 등이 포함된 정보를 이용자들의 편의를 위해 참고용으로 제공하고 있습니다.

본 번역본은 그 내용이 정확하지 않을 수 있으며 원문의 내용이 일부 누락될 수 있으므로, 정확한 정보 습득을 위해서는 원문을 참고하시거나 원문 작성 측에 문의하시기를 바랍니다. 또한 본 번역본은 오픈 커뮤니티의 검토에 따라 내용이 변경될 수 있습니다.

프로젝트 소개

최첨단 AI 개발에 있어 막대한 연산 자원과 자본, 데이터가 요구되면서 AI 개발의 중앙화가 갈수록 심화되고 있습니다. 이는 결과적으로 혁신을 저해하고 소수의 기업에게 통제권을 집중시킵니다. 반면, 과거 인터넷이 비약적으로 발전할 수 있었던 이유는 바로 프로토콜의 '개방성'에 있었습니다.

일례로 TCP/IP¹는 누구나 그 위에 새로운 서비스를 구축할 수 있는 중립적인 기반을 제공했습니다. AI에도 이와 똑같은 기반이 필요합니다. 즉, 특정 전용 클러스터가 아닌 모든 기기 환경을 아우르며 머신 러닝² 모델을 학습시키고 검증하며 그에 대한 비용을 정산하는 공유 프로토콜이 마련되어야 합니다.

젠신(Gensyn)은 바로 이러한 개방형 AI 표준을 세우기 위해 탄생했습니다. 이를 실현하기 위한 젠신의 핵심 아키텍처는 다음 세 가지 요소로 구성됩니다.

- 학습 파이프라인(Training Pipeline): 로컬 선호도 조정, 분산 학습 및 공개 시장 평가를 통해 모델이 다양한 애플리케이션과 기기 환경 전반에서 지속적으로 학습할 수 있도록 지원합니다.
- 검증 시스템(Verification System): 결정론적 재현성(어떤 환경에서도 동일한 입력에 대해 항상 같은 결과가 나오는 특성)³과 암호경제학적 중재(암호 기술과 경제적 제재를 활용한 자동 분쟁 해결 시스템)⁴ 메커니즘을 활용하여 이기종(서로 다른 사양)⁵ 하드웨어 환경에서 수행되는 머신 러닝 작업의 정확성과 무결성을 보장합니다.
- 블록체인 프로토콜(Blockchain Protocol): 연산 자원의 소유권을 온체인에 기록하고 머신 러닝 작업량을 정량화하며 엄격한 검증 절차를 실행합니다. 나아가 경제적 보상 시스템이 결합된 AI 모델 평가 시장을 활성화하고 누구나 활용할 수 있는 범용 애플리케이션 개발 환경을 지원합니다.

이러한 요소들이 결합하여 머신 러닝 시스템 및 애플리케이션을 위한 진정한 의미의 개방형 생태계를 구현합니다.

¹ Transmission Control Protocol / Internet Protocol

² Machine learning

³ Deterministic reproducibility

⁴ Cryptoeconomic arbitration

⁵ Heterogeneous

비즈니스 모델

학습 파이프라인

젠신은 서로 연결된 세 개의 레이어를 통해 엔드 투 엔드⁶ 머신 러닝을 지원합니다.

1. 시그널 레이어: 로컬 선호도 조정

시그널(Signal) 레이어는 애플리케이션 내에서 발생하는 원시 데이터⁷와 정보(인간 또는 기계의 신호)를 수집합니다. 이는 기존의 인간 피드백 기반 강화학습(RLHF)⁸이나 중앙화된 데이터 수집 방식의 한계를 극복하는 방법입니다.

블록어시스트⁹나 코드어시스트¹⁰와 같은 시스템 환경에서 AI 모델은 사용자(로컬) 기기에서 직접 구동되며 애플리케이션 내에서 일어나는 실제 상호작용을 관찰합니다. 기존 RLHF 모델처럼 외부 라벨링 데이터나 인위적인 평가에 의존하는 대신 사용자의 실제 행동 흐름(상태-행동-상태 전이 과정¹¹)을 바탕으로 유의미한 선호도 시그널을 생성합니다. 시그널은 기존 RLHF 파이프라인에서 사용되는 단발성 평가나 인위적으로 가공된 프롬프트보다 훨씬 풍부하고 연속적이며 압도적으로 높은 가치를 지닙니다. 특히 모든 학습 과정이 로컬 환경에서 처리되므로 원시 데이터가 기기 외부로 유출되는 일은 결코 없습니다. 이는 데이터 라벨링 비용을 절감할 뿐만 아니라 프라이버시 보호 하에서 지속적으로 정보 수집을 할 수 있도록 지원합니다. 결과적으로 모델은 개별 사용자의 실제 워크플로우에 맞춰 스스로 최적화되는 동시에 스케일(Scale) 레이어를 통해 글로벌 모델 전체의 성능 향상에도 기여할 수 있습니다.

이러한 ‘어시스턴스 학습’ 접근법은 단순히 코딩이나 게임 분야에만 국한되지 않고 범용적으로 적용될 수 있습니다. 디자인 도구, 생산성 앱, 시뮬레이션, 기업용 소프트웨어, 교육 시스템, 창작 도구, 로봇틱스 인터페이스 등 모델이 사용자의 행동을 관찰할 수 있는 환경이라면 그 어떤 상호작용형 애플리케이션에서도 연속적인 정보 시그널을 생성해 낼 수 있습니다.

⁶ End-to-End

⁷ Raw data

⁸ Reinforcement learning from human feedback

⁹ BlockAssist

¹⁰ CodeAssist

¹¹ State-action-state transition

로컬 환경에서 모델이 구동되며 사용자의 선택과 수정 과정, 즉 행동 궤적¹²을 관찰할 수만 있다면 이 메커니즘은 어디에나 적용 가능합니다. 결과적으로 시그널 레이어는 중앙 집중형 데이터 수집이나 인위적인 라벨링 없이도 다양한 도메인에서 고품질의 현실세계 학습 데이터를 확보할 수 있는 보편적인 방법입니다. 여기서 가장 핵심은 수집된 데이터가 본질적으로 프라이버시를 보장받는다는 점입니다. 블록체이나 스케일, 이밸(Eval) 레이어를 통해 외부 공유에 명시적으로 동의하지 않는 한, 모든 데이터는 오직 해당 사용자의 로컬 모델을 고도화하는 데에만 사용됩니다.

2. 스케일: 글로벌 분산 학습

스케일(Scale) 레이어는 서로 다른 사양의 기기들이 대규모로 협업하여 학습할 수 있도록 전체 과정을 조율합니다. 스케일 레이어 내부에 탑재된 RL¹³ 스웜(RL Swarm)은 중앙화 클러스터나 복잡한 통신 인프라 없이도 각 노드가 독자적으로 롤아웃(일련의 행동 궤적)¹⁴을 생성·공유하고 학습할 수 있는 개방형 학습 루프를 구현합니다. 이를 통해 대규모 분산 학습 작업을 완전 병렬화가 가능한 구조로 전환하여 시스템의 실행 가능성을 극대화합니다.

젠신의 SAPO(Swarm sAmpling Policy Optimisation) 알고리즘은 노드가 독립적으로 학습을 수행한 뒤 디코딩된 롤아웃만을 네트워크와 공유하게 함으로써 학습 효율을 한층 더 높였습니다. 이러한 비동기적이고¹⁵ 하드웨어에 구애받지 않는 접근 방식은 고립된 단독 학습보다 뛰어난 성과를 거둘 뿐만 아니라, 기존 분산 강화 학습 방식의 고질적인 문제였던 과도한 통신 오버헤드¹⁶를 방지합니다.

이러한 구성 요소들이 결합되어 대규모 개방형 학습을 위한 유연하고 범용적인 시스템을 형성합니다. 코딩, 게임, 시뮬레이션, 생산성 도구는 물론 최신 멀티모달¹⁷ 작업에 이르기까지, 모든 상호 작용 환경은 스웜 네트워크에 배포될 수 있습니다. 이를 통해 전 세계의 수많은 기기와 실제 사용 사례를 동력 삼아 모델의 지속적인 개선이 가능해집니다.

3. 이밸: 검증된 지능 시장

이밸 레이어는 고정된 단발성 벤치마크 대신 투명하고 인센티브 기반 경쟁 메커니즘을 통해 모델의 성능을 측정하고 보상을 배분합니다. 이는 평가 과정을 단순한 시험이 아니라 새로운 모델·데이터·환경·보상 함수가 도입될 때마다 실시간으로 업데이트되는 ‘살아있는 시장 시그널’로 전환합니다.

¹² Trajectory

¹³ Reinforcement learning

¹⁴ Rollout

¹⁵ Asynchronous

¹⁶ Overhead

¹⁷ Multimodal

이 시스템의 첫 번째 구현체가 바로 델파이(Delphi)입니다. 누구나 경쟁 중인 특정 모델에 스테이킹하여 자유롭게 시장에 참여할 수 있으며, 시장이 유지되는 동안 각 모델에 대한 평가가 지속적으로 수행되어 통합 점수에 반영됩니다. 참여자들은 모델의 최종 성과를 예측하며 시장 상황에 따라 포지션에 진입하거나 이를 종료할 수 있습니다. 나아가 향후에는 새로 발표되는 벤치마크나 학습 환경 등 전세계의 최신 성능 정보에 즉각 반응하며 상시 가동되는 무기한 시장으로 진화할 것입니다.

사용자가 특정 모델에 대한 포지션을 매수하거나 매도할 때 시스템은 비용 곡선¹⁸을 따라 움직입니다. 이를 통해 시장은 언제나 거래 가능한 유동성을 확보하고 가격의 급격한 변동을 방지하며 발생 가능한 최대 손실 범위를 안정적으로 관리합니다. 특정 시점의 가격은 어떤 모델이 승리할지에 대한 시장의 실시간 신뢰도를 반영하므로 성능 평가와 가격 발견¹⁹이 동시에 이루어지는 구조를 완성합니다.

델파이는 향후 다양한 도메인과 장기 운영 시장으로 범위를 넓히고 나아가 여러 모델이나 유사 모델군을 통합하여 관리하는 상위 수준의 볼트²⁰ 시스템으로 확장될 예정입니다. 이벨 레이어는 검증 가능한 스코어링 체계와 실시간 모델 가치를 산정하는 LMSR(로그 시장 스코어링 규칙)²¹ 기반 시장을 결합함으로써 가장 뛰어난 성능을 발휘하는 모델에 자본과 시장의 관심을 효율적으로 배분하는 강력한 메커니즘을 제공합니다.

향후 버전의 델파이에서는 다음과 같은 활동이 가능해집니다.

- 직접 시장 개설 및 거래 수수료 수익 공유: 이는 유의미한 벤치마크와 학습 환경, 보상 체계가 구축되도록 유도하는 강력한 동기가 됩니다. 그 과정에서 머신 러닝이 해결해야 할 과제들이 시장의 수요(거래량)에 따라 정렬되며, 결과적으로 어떤 난제가 가장 해결 가치가 높은지를 보여주는 객관적인 우선순위 지표가 형성됩니다.
- 중앙 기관 없이 무신뢰 기반 평가 수행 및 검증: 중앙 기관 없이 평가를 수행하여 편향성과 통제를 제거하고 머신 러닝 연구 개발 분야의 고질적인 문제인 재현성 문제를 해결합니다.
- 자체 모델 등록을 통한 범용 및 특화 시장 참여: 이는 1번 항목에서 발굴된 핵심 과제들을 해결하기 위해 머신 러닝 모델 제작과 학습에 역량을 집중하도록 강력한 인센티브를 부여합니다. 전신을 활용하면 모델을 협업 방식으로 학습시킬 수 있으며, 연산 자원·데이터·정보 등 투입된 모든 리소스의 기여도가 온체인상에서 추적되어 창출된 수익이 공정하게 배분됩니다.

이로써 모델의 품질, 사용자의 신뢰, 경제적 인센티브가 강력하게 결합된 지속가능한 온체인 피드백 시스템을 완성합니다.

¹⁸ Cost curve

¹⁹ Price discovery

²⁰ Vault

²¹ Logarithmic market scoring rule

검증 시스템

분산형 학습 환경에서는 타인이 수행한 머신 러닝 연산 과정을 신뢰할 수 있어야 합니다. 젠신은 결정론적 실행과 암호경제학적 중재를 결합하여 별도의 보안 하드웨어나 중앙 검증 기관 없이도 신뢰를 보장합니다.

1. RepOps: 결정론적 머신 러닝 실행 프레임워크

RepOps는 서로 다른 사양의 하드웨어에서도 동일한 계산이 비트 단위까지 일치하는 결과를 내도록 설계된 젠신만의 실행 체계입니다.

- 재현성 확보: 결과가 가변적인 기존 연산자를 재현 가능한 연산자로 교체하고 엄격한 실행 순서 기준을 적용합니다.
- 추적 가능성: 검증 엔진인 베르데(Verde)가 오류 지점을 즉각 찾아낼 수 있도록 요약된 실행 기록을 생성합니다.
- 무결성 보장: 부동 소수점²² 동작, 연산자 스케줄링 및 백엔드 전용 커널 변동을 제한함으로써 복잡한 머신 러닝 작업을 어디서든 똑같이 재현할 수 있게 합니다. 이는 신뢰할 수 있는 하드웨어 없이도 사기 증명²³과 온체인 중재를 가능케 하는 핵심 기술입니다.

2. 베르데: 암호경제학적 중재 시스템

베르데는 머신 러닝 연산의 무결성을 가리는 온체인 분쟁 해결 시스템입니다. 누군가 악의적으로 속이려 하는 적대적 환경을 가정해 설계되었으며, 사기 증명 및 낙관적 검증²⁴ 메커니즘, 멀티 라운드 대화형 증명²⁵을 기반으로 작동합니다.

베르데 작동 원리

- 연산 제공자는 결과값과 함께 요약된 실행 기록을 제출합니다.
- 독립된 검증인은 RepOps를 통해 해당 연산을 재실행해 보며 결과에 이의를 제기할 수 있습니다.

데이터 불일치가 발견되면 베르데는 즉시 다단계 중재 절차를 시작합니다.

1. 오류가 발생한 구체적인 연산 단계나 지점을 특정합니다.
2. 어느 당사자가 올바른 기록에서 벗어났는지 결정론적으로 식별합니다.

²² Floating point

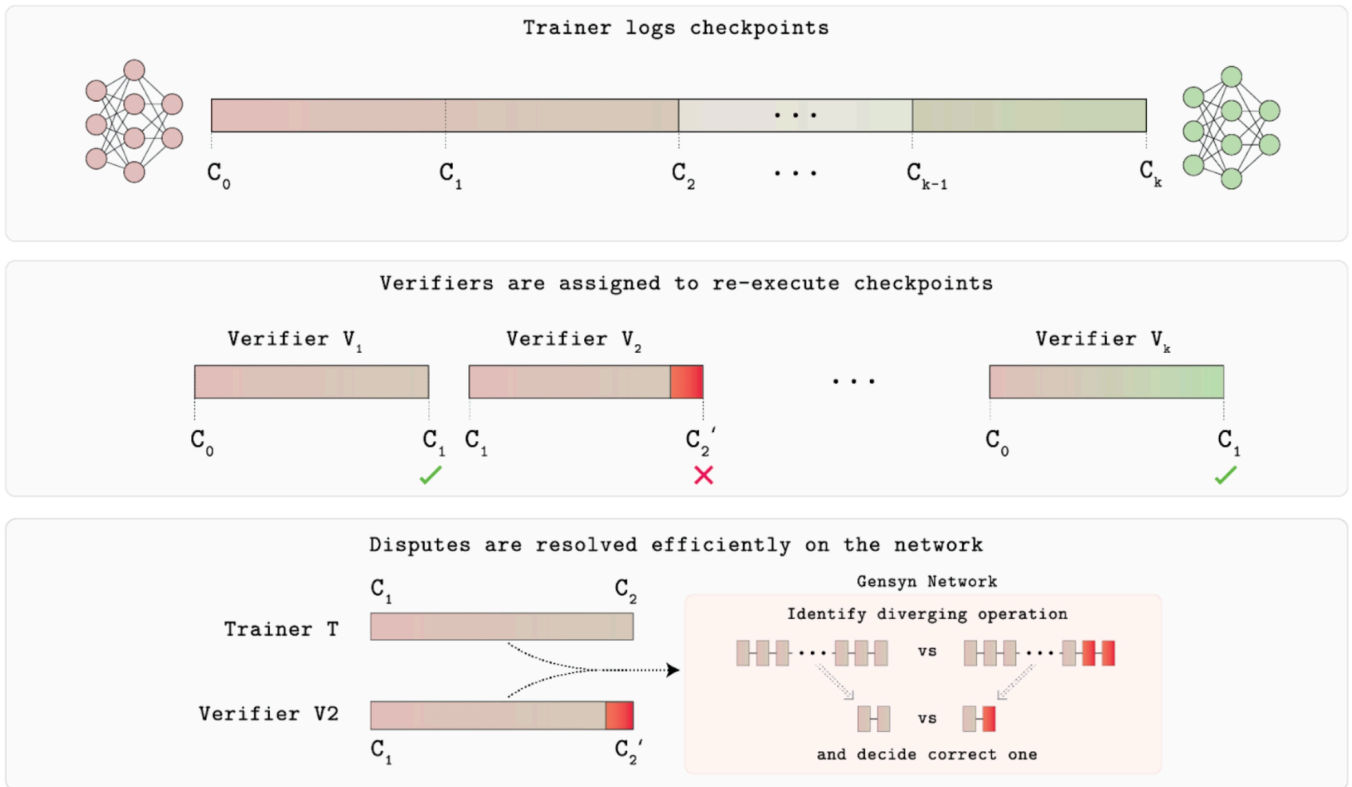
²³ Fraud proof

²⁴ Optimistic verification

²⁵ Multi-round interactive proof

3. 부정 행위자에 대한 삭감²⁶을 집행합니다.

올바른 제공자는 검증된 작업에 대해 보상을 받고, 올바른 이의 제기자는 삭감된 지분의 일부를 보상으로 배분받습니다. 베르데 시스템 안에서 참여자에게 가장 경제적인 선택은 속임수가 아니라 오직 정직한 연산뿐입니다.



[젠신 네트워크의 분산 학습 검증 프로세스]

3. 사례: 평가 과정의 결정론적 스코어링

델파이 시장은 RepOps 체계 위에서 구동되는 판정 모델²⁷을 활용할 수 있습니다. 판정 모델의 모든 실행 과정은 결정론적이며 재현 가능하므로 다음과 같은 이점을 제공합니다.

- 모든 참여자는 모델이 매긴 점수가 올바른지 스스로 재현하여 독립적으로 검증할 수 있습니다.
- 결과에 이의가 제기되더라도 연산의 재현성이 완벽히 보장되기에 베르데를 통해 누가 옳은지 명확히 판가름할 수 있습니다.

²⁶ Slashing

²⁷ Judge model

- 점수의 정확성을 입증하기 위해 외부 오라클²⁸ 운영자나 중앙화된 평가 인프라에 의존할 필요가 없는 무신뢰형 시장 환경이 유지됩니다.

결정론적 머신 러닝 실행과 경제적 강제 기제의 결합은 젠신이 신뢰가 담보되지 않은 수많은 이기종 하드웨어 환경에서도 복잡한 연산 작업을 대규모로 검증할 수 있게 하는 핵심 토대가 됩니다.

블록체인 프로토콜

블록체인 레이어

젠신은 OP 스택(베드락²⁹)을 기반으로 구축된 독자적인 EVM³⁰ 레이어2 롤업³¹ 위에서 작동합니다. 이 레이어2 체인은 연산 실행, 평가 시장, 검증, 스테이킹, 거버넌스 등 네트워크 전반에서 일어나는 모든 활동을 정산하고 조율하는 역할을 합니다.

주요 특징

- **검증 가능한 정산 체계:** 모든 모델 학습, 추론 작업, 평가 제출 내역은 실행 기록과 함께 온체인에 게시됩니다. 이를 통해 모델 업데이트와 배포, 평가 결과에 대한 감사 가능한 이력이 생성되며, 작업 기여도와 보상을 투명하게 산정할 수 있습니다.
- **정확성을 담보하는 스테이킹 및 삭감:** 연산 제공자와 검증인은 작업을 수행하기에 앞서 네이티브 토큰³²인 젠신(AI)을 담보로 예치합니다. 만약 결과값이 결정론적 재실행 검증을 통과하지 못하거나 베르데를 통한 이의 제기가 타당한 것으로 판명될 경우 예치된 지분은 삭감됩니다. 이는 시스템의 신뢰를 특정 하드웨어의 보안성이나 서버의 평판에 맡기는 대신, 경제적 이해관계를 통해 기술적으로 강제하는 장치입니다.

²⁸ Oracle

²⁹ Bedrock

³⁰ Ethereum virtual machine

³¹ Rollup

³² Native token

- **범용 프로그래밍 가능성:** EVM 호환성을 갖추고 있어 개발자들은 디파이³³, 신원 인증, 머신 러닝 전용 앱 등 모든 스마트 컨트랙트³⁴ 기반 시스템을 젠신의 핵심 기능과 결합하여 배포할 수 있습니다. 이를 통해 AI 에이전트와 시장이 이더리움 생태계와 긴밀하게 상호 운용됩니다.
- **계정 추상화³⁵ 및 가스비 대납 실행:** 계정 추상화를 지원하여 애플리케이션이 사용자를 대신해 가스비를 지불할 수 있습니다. 이는 가상자산 환경에 익숙하지 않은 사용자들도 번거로운 절차 없이 시스템에 참여할 수 있도록 지원합니다.
- **이더리움 보안성 상속:** 상태 루트³⁶와 데이터 배치³⁷는 주기적으로 이더리움 메인넷에 기록됩니다. 이를 통해 이더리움의 지분 증명³⁸ 보안성을 그대로 상속받으며, 연산 검증 결과나 경제적 패널티 내역이 오프체인에서 임의로 조작되는 것을 방지합니다.

토크노믹스

네이티브 토큰 AI는 젠신 네트워크의 경제 생태계를 가동하는 핵심 동력입니다. 머신 인텔리전스를 위한 통화로, 연산료 결제부터 평가 시장 참여, 검증, 스테이킹, 거버넌스에 이르기까지 중추적인 역할을 수행합니다.

토큰 정보

- 티커: AI
- 총발행량: 10,000,000,000개
- 토큰 유형: 젠신 네트워크(레이어2) 기반 ERC-20³⁹
- 초기 퍼블릭 세일: 영국식 경매⁴⁰ (2025년 12월)
- 초기 분배: 2026년 4월

³³ DeFi (decentralized finance)

³⁴ Smart contract

³⁵ Account abstraction

³⁶ State root

³⁷ Batch

³⁸ Proof of stake (PoS)

³⁹ Ethereum request for comment-20

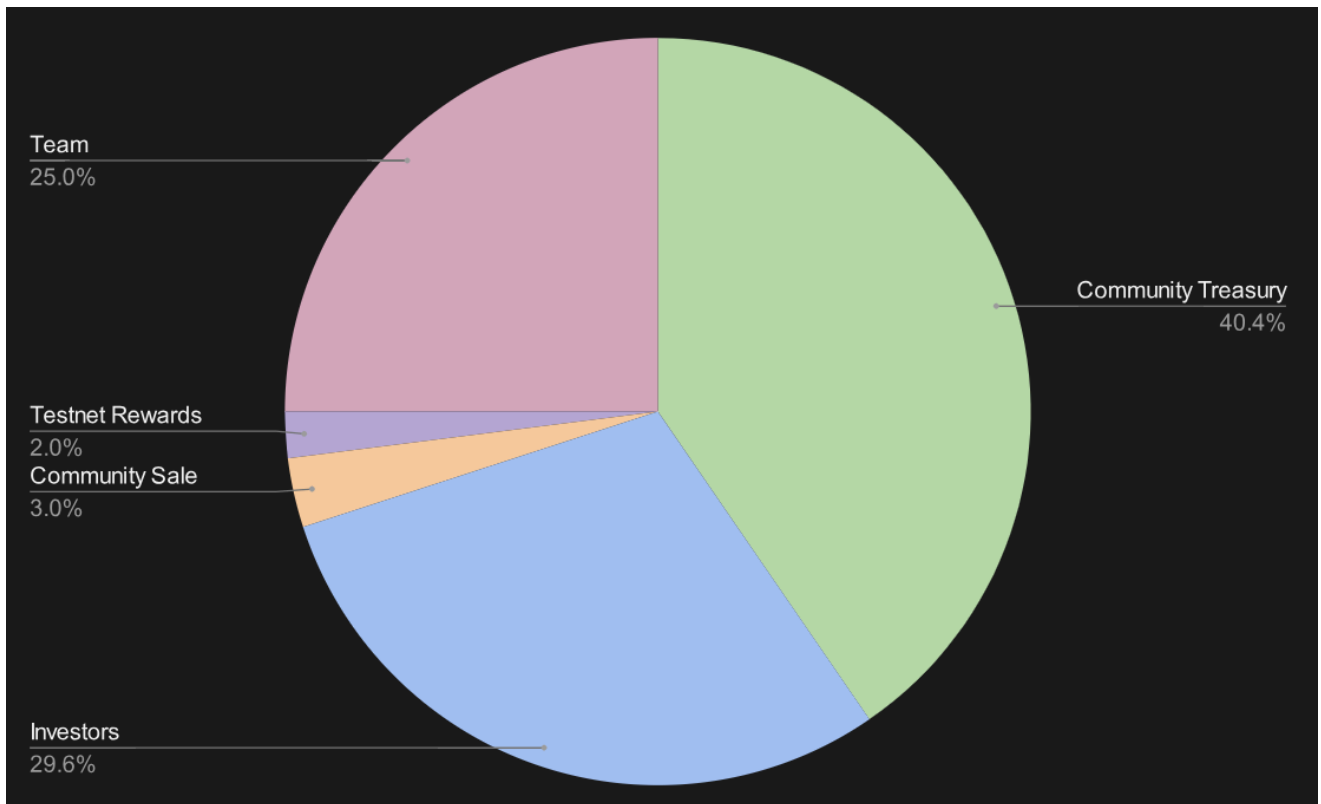
⁴⁰ English auction

토큰 유틸리티

- **연산 서비스 결제:** 검증이 완료된 모델 학습 및 추론 작업에 대한 보상 수단으로 사용됩니다.
- **스테이킹 및 검증:** 머신 러닝 연산의 정확성을 보장하기 위한 스테이킹 용도로 사용됩니다.
- **평가 시장:** 지능 시장 내 특정 모델이나 결과물에 스테이킹하는 용도로 사용됩니다.

이러한 유틸리티 활동은 트랜잭션 수익을 창출하며, 이는 자동화된 토큰 매입 및 소각을 통해 AI의 가치로 환원됩니다. AI는 프로토콜 업그레이드, 생태계 프로그램, 트레저리⁴¹ 집행 등을 포함한 거버넌스에도 사용됩니다.

토큰 분배



[AI 토큰 분배(총: 10,000,000,000 AI)]

⁴¹ Treasury

- **커뮤니티 트레저리: 40.4%**

- 할당 목적: 생태계 확장 비용, 보조금, 연구 개발 및 인센티브 프로그램을 위해 할당되었습니다.
- 베스팅⁴² 일정: TGE(토큰 생성 이벤트)⁴³에 전체 물량의 20%가 즉시 해제되며, 나머지 물량은 이후 36개월 동안 매달 일정하게 해제됩니다. 향후 거버넌스 체제가 도입되면 커뮤니티 의결을 통해 구체적인 지출처가 결정됩니다.

- **투자자: 29.6%**

- 할당 목적: 프로토콜의 초기 성장을 지원한 투자자들에게 할당되었습니다.
- 베스팅 일정: TGE 이후 12개월 동안은 락업 클리프⁴⁴ 기간이 적용되며, 그 후 24개월 동안 매달 선형적으로 해제되어 총 36개월에 걸쳐 베스팅됩니다. 락업 기간 중에는 스테이킹 참여가 불가능합니다.

- **팀: 25%**

- 할당 목적: 과거와 미래의 핵심 기여자들을 위해 할당되었습니다.
- 베스팅 일정: 투자자와 동일하게 TGE 이후 12개월간의 락업 클리프 기간을 거친 뒤, 이후 24개월 동안 선형적으로 해제되어 총 36개월의 베스팅 스케줄을 가집니다. 팀 물량 또한 락업 기간 동안에는 스테이킹을 할 수 없습니다.

- **커뮤니티 세일: 3%**

- 할당 목적: 초기 퍼블릭 세일을 위해 배정된 물량입니다.
- 베스팅 일정: 기본적으로 TGE 시점에 전량 해제되어 유통되지만, 미국 구매자나 별도의 옵션을 선택한 경우에는 TGE로부터 12개월간의 락업 기간이 적용됩니다.

- **테스트넷 보상: 2%**

- 초기 사용자 및 커뮤니티 구성원들에게 보너스 형태로 지급되는 토큰입니다.
- 베스팅 일정: 초기 기여에 대한 보상을 목적으로 하며 세부적인 해제 조건은 초기 참여자들의 활동에 따라 배정되었습니다.

⁴² Vesting

⁴³ Token generation event (TGE)

⁴⁴ Cliff

로드맵

젠신은 별도 로드맵을 공지하고 있지 않으나, 공식 홈페이지 및 블로그를 통해 사업 현황에 대한 공지를 상시로 진행하고 있습니다.

- 홈페이지 <https://www.gensyn.ai/>
- 블로그 <https://www.gensyn.ai/blog>
- X(구 트위터) <https://x.com/gensynai>

*상기 링크는 작성일 기준으로 유효한 링크이며 변경될 가능성이 있습니다.