

[2024년 전망, 금융IT Innovation 컨퍼런스]

생성형 AI 환경을 위한 데이터 레이크하우스 전략

권동수 전문위원 (his-dskwon@hyosung.com)

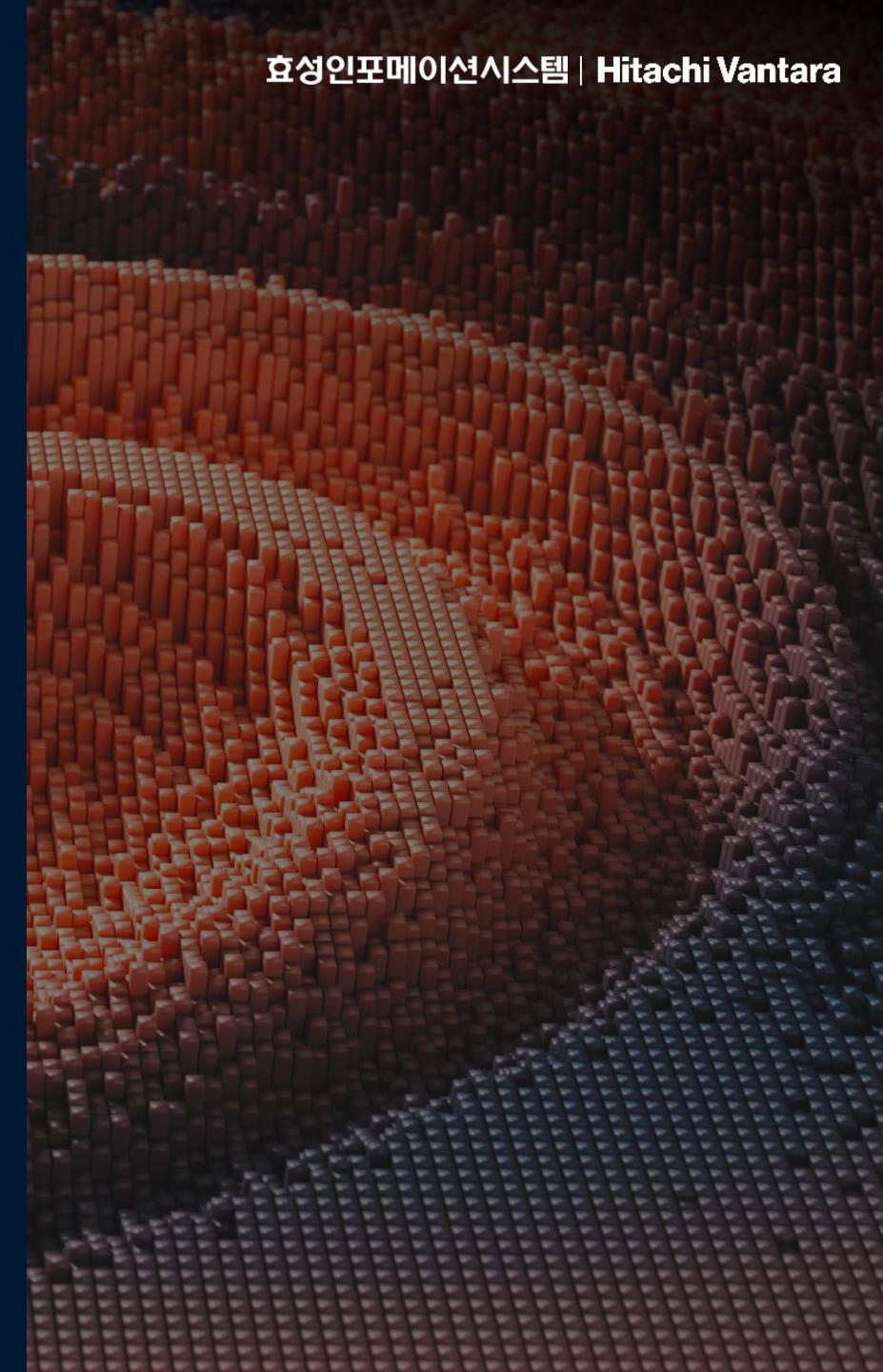
컨설턴트, 데이터사업팀
2023년 12월 7일

Agenda

1. AI 환경을 위한 스토리지 트렌드
2. AI를 위한 스토리지 = HCSF
3. AI활용을 위한 데이터 레이크 사례

01 AI 환경을 위한 스토리지 트렌드

-
- 1. GPT 모델의 크기
 - 2. LARGE LANGUAGE MODELS 타임라인
 - 3. 데이터 저장 비용 및 모델 데이터 크기 변화
 - 4. 다크 데이터
 - 5. 현대적 데이터 아키텍처



GPT 모델의 크기

1. AI 환경을 위한 스토리지 트렌드

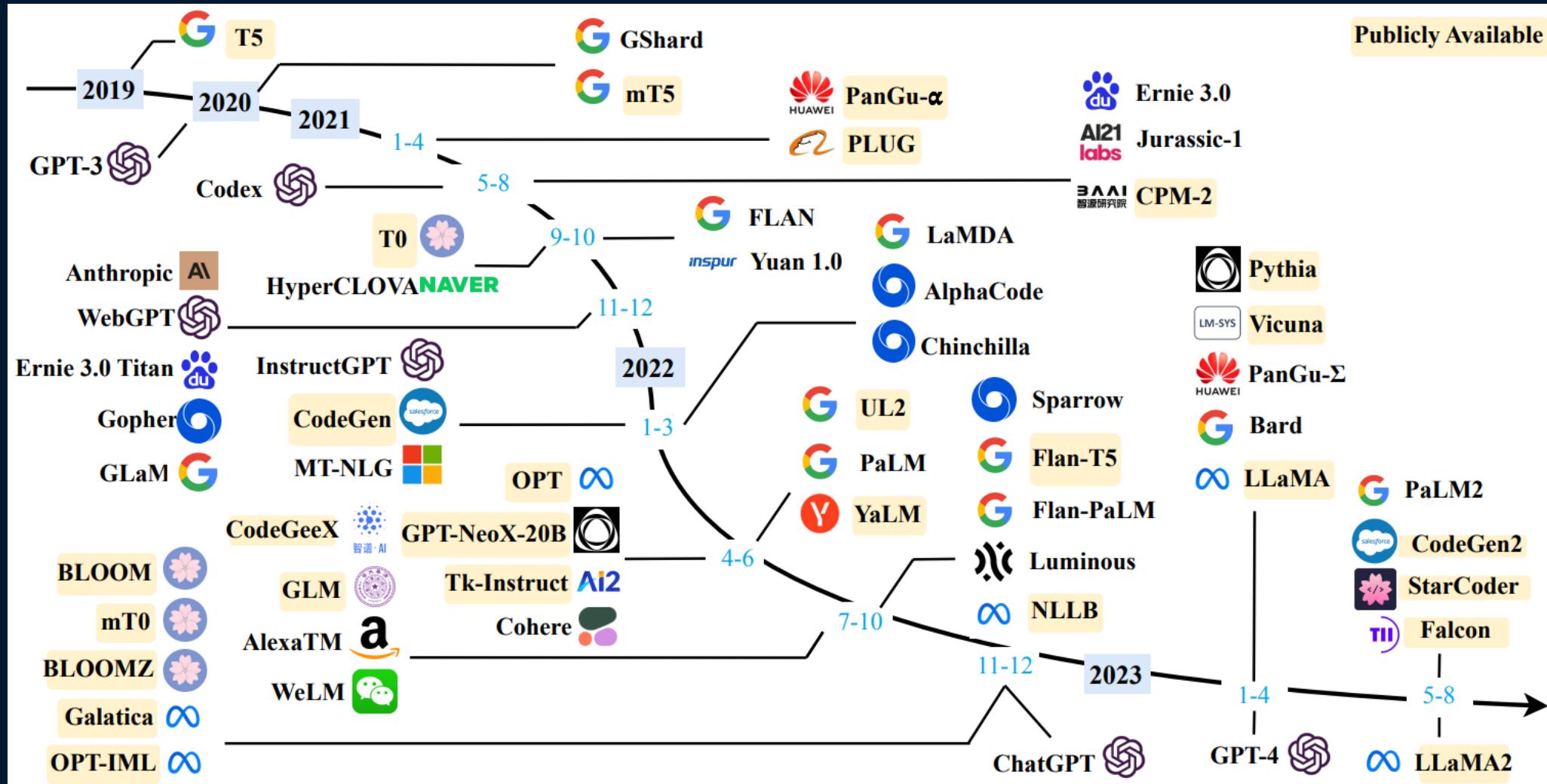
- GPT(Generative Pre-trained Transformer)는 딥러닝 기술 중 하나로, 자연어 처리 분야에서 사용되는 모델

모델	GPT	GPT-2	GPT-3	GPT-4
매개변수	1.17억	15.42억	1750억	미공개
학습 데이터 용량	미공개	40GB (800만개 문서)	570GB (원본 45TB)	미공개

LARGE LANGUAGE MODELS 타임라인

1. AI 환경을 위한 스토리지 트렌드

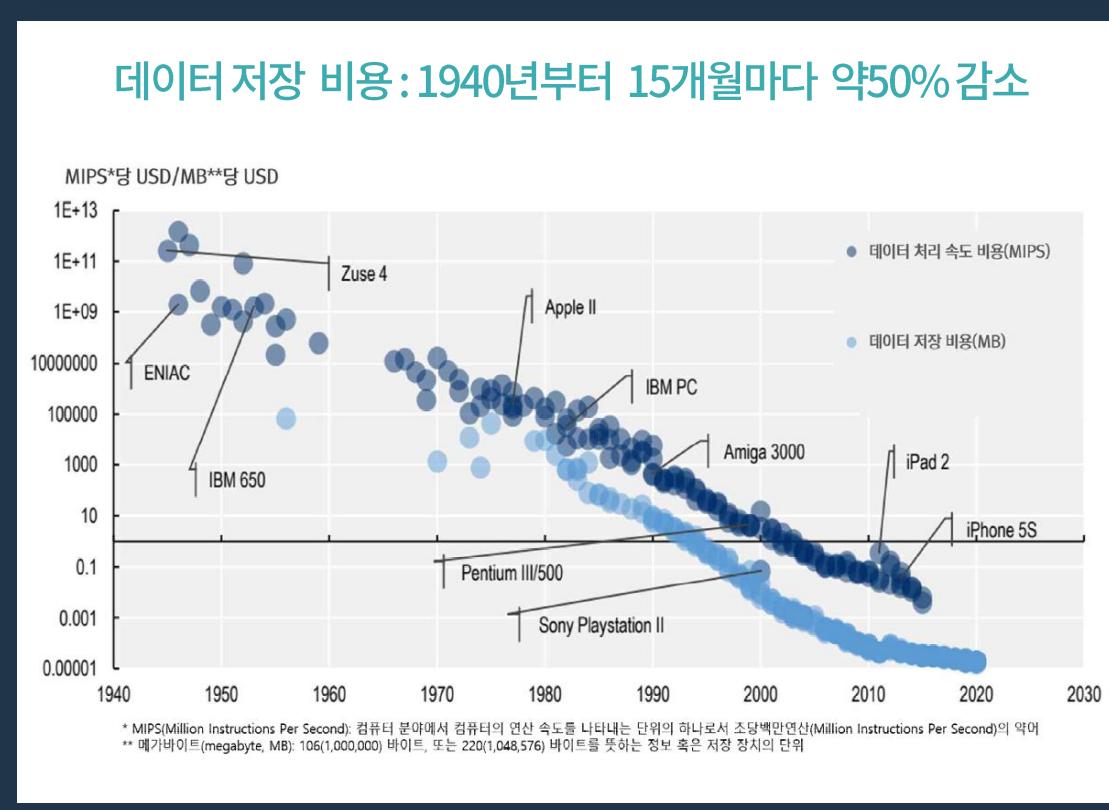
- 언어 모델(Language Model)이란 단어 시퀀스(문장)에 확률을 할당하는 모델



데이터 저장 비용 및 모델 데이터 크기 변화

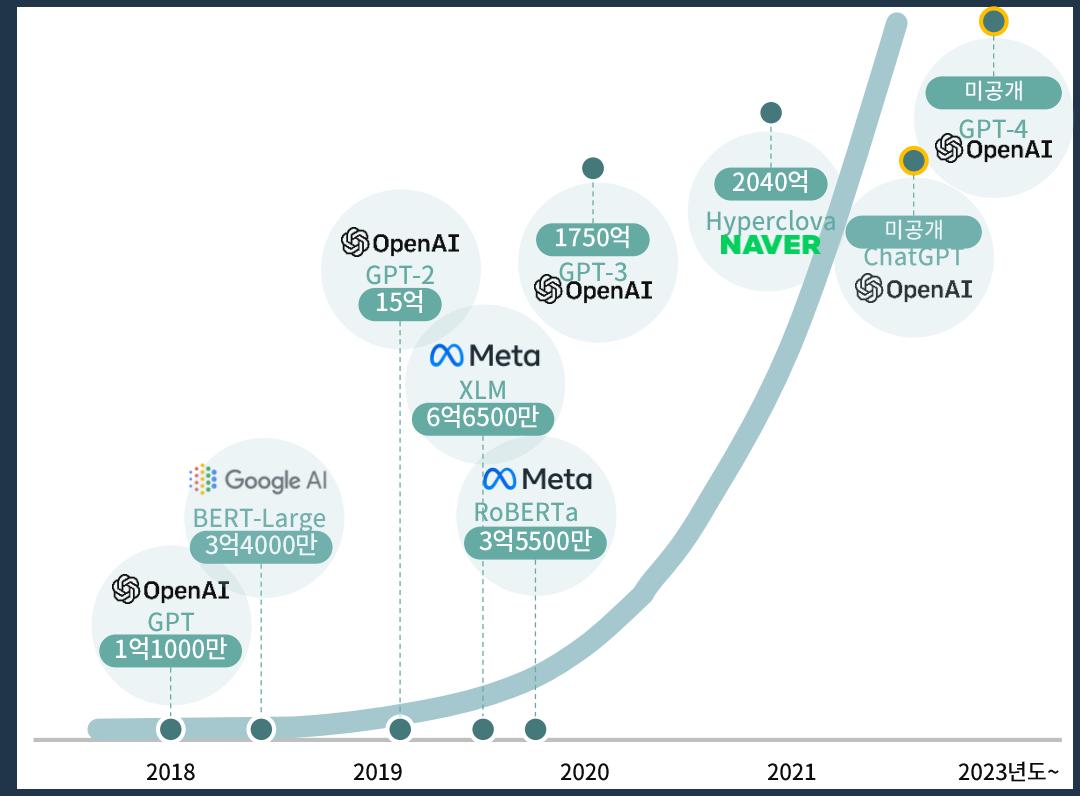
1. AI 환경을 위한 스토리지 트렌드

글로벌 IT 제품별 데이터의 처리 및 저장 비용



Source : 한국데이터산업진흥원

Large Language model 연도별 모델 크기

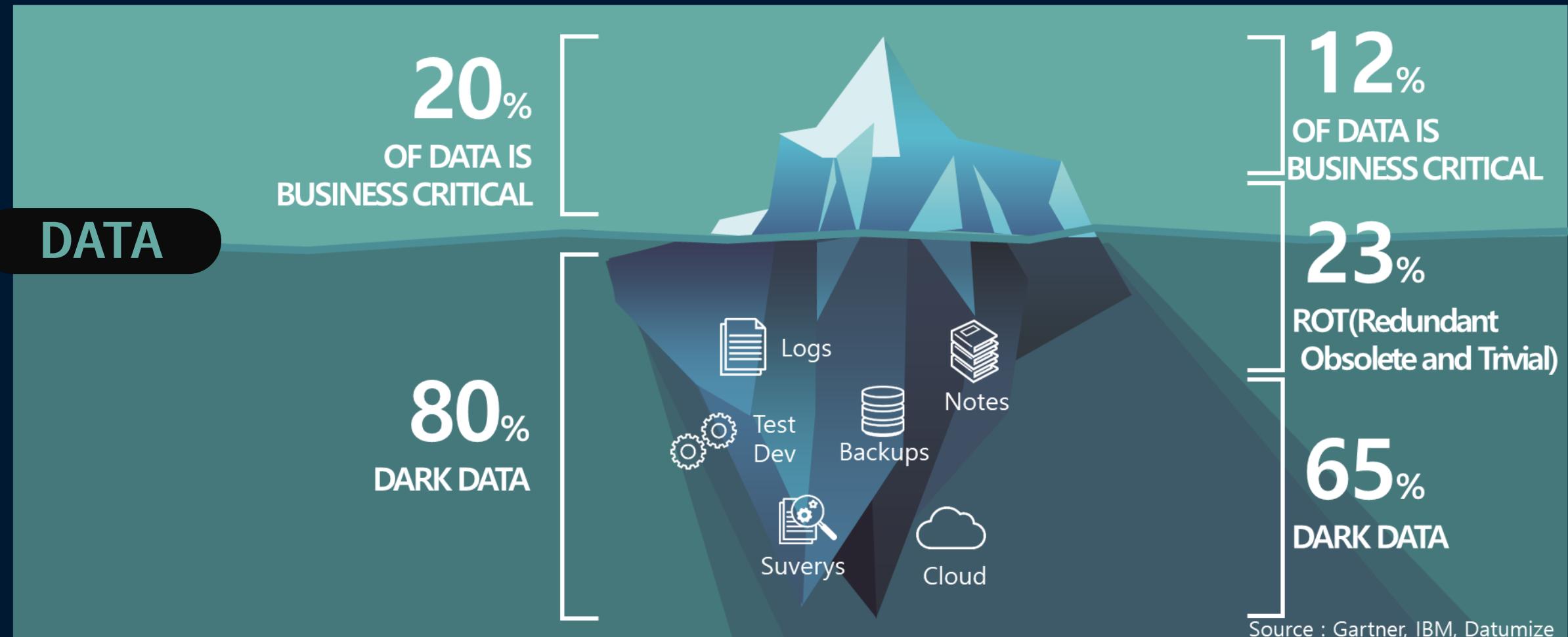


Source : Wikipedia

다크 데이터

1. AI 환경을 위한 스토리지 트렌드

- 다크 데이터, 수집 및 분석 가능한 도구 부재! 너무 많은 데이터! 불완전한 데이터!

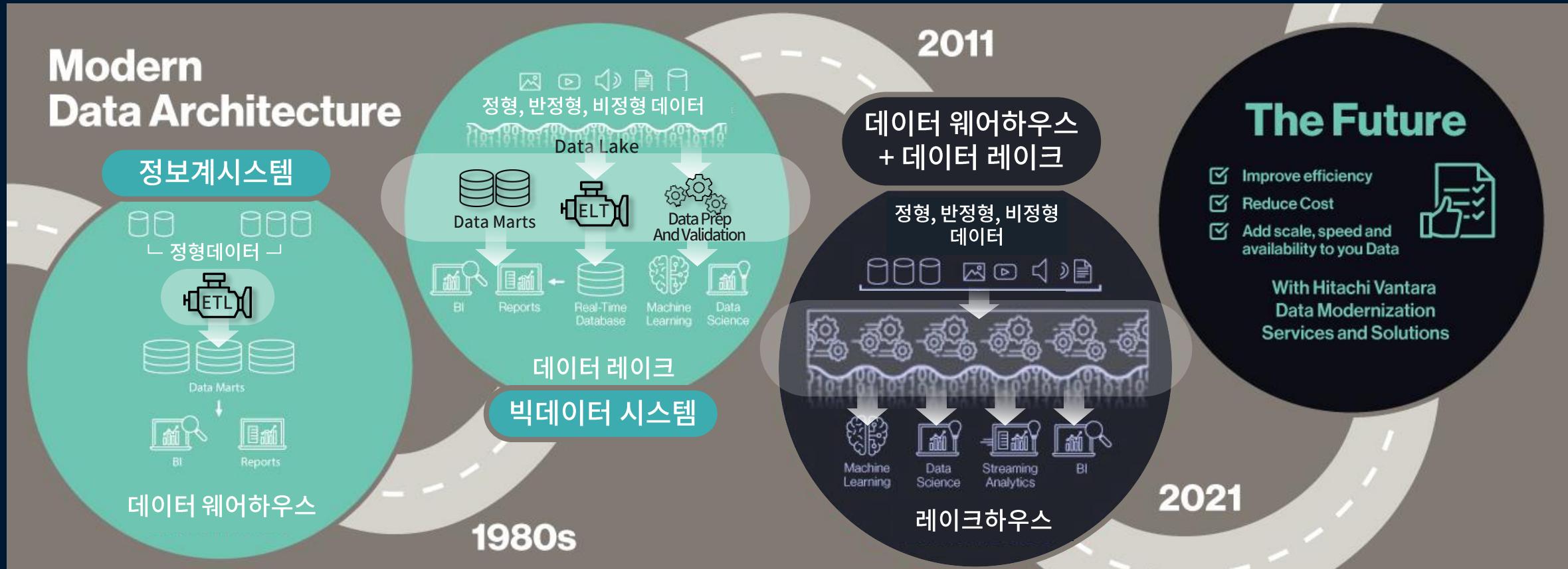


다크 데이터(dark data): 다양한 컴퓨터 네트워크 운영을 통해 얻는 데이터이지만 의사 결정이나 이해를 위한 수단으로 사용되지는 않음

현대적 데이터 아키텍처

1. AI 환경을 위한 스토리지 트렌드

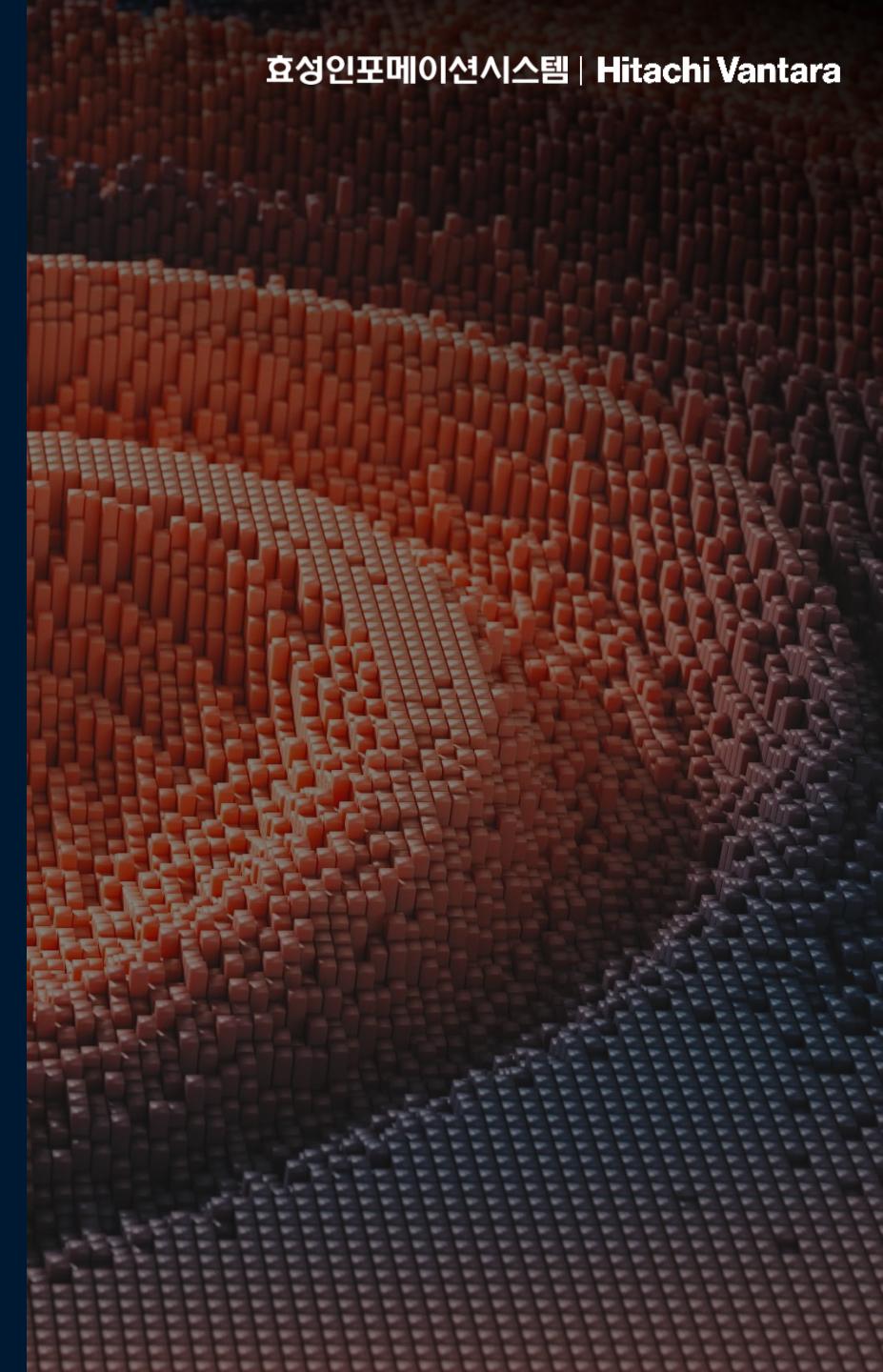
- 데이터 레이크의 다양하고 방대한 데이터를 통해 인사이트 도출
- 새롭게 도출된 인사이트를 통한 가치 창출



Source : Hitachi Vantara

02 AI를 위한 스토리지 = HCSF

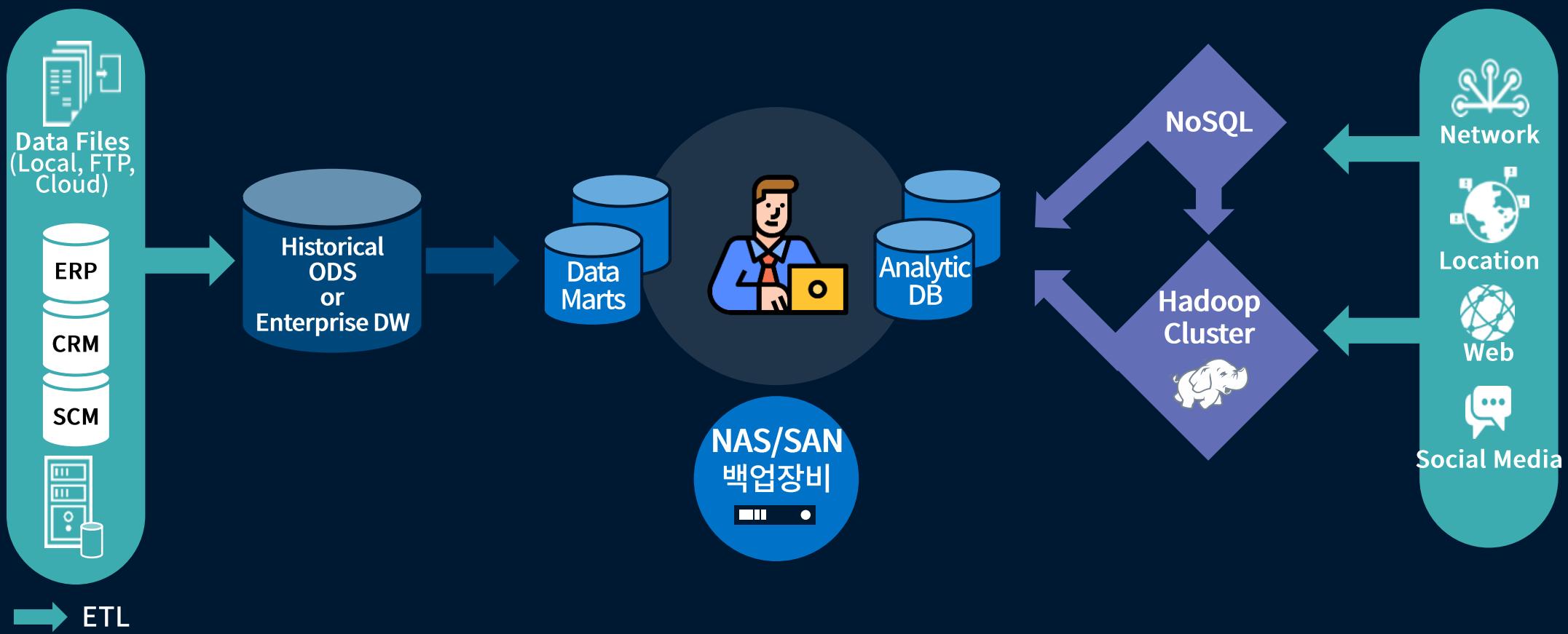
-
1. 데이터 레이크하우스
 2. AI 데이터 파이프라인
 3. AI/ML 워크로드(모델 훈련 등)에 최적화
 4. AI/ML 적합한 고성능 스토리지



데이터 레이크하우스 - 1세대 데이터 레이크

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

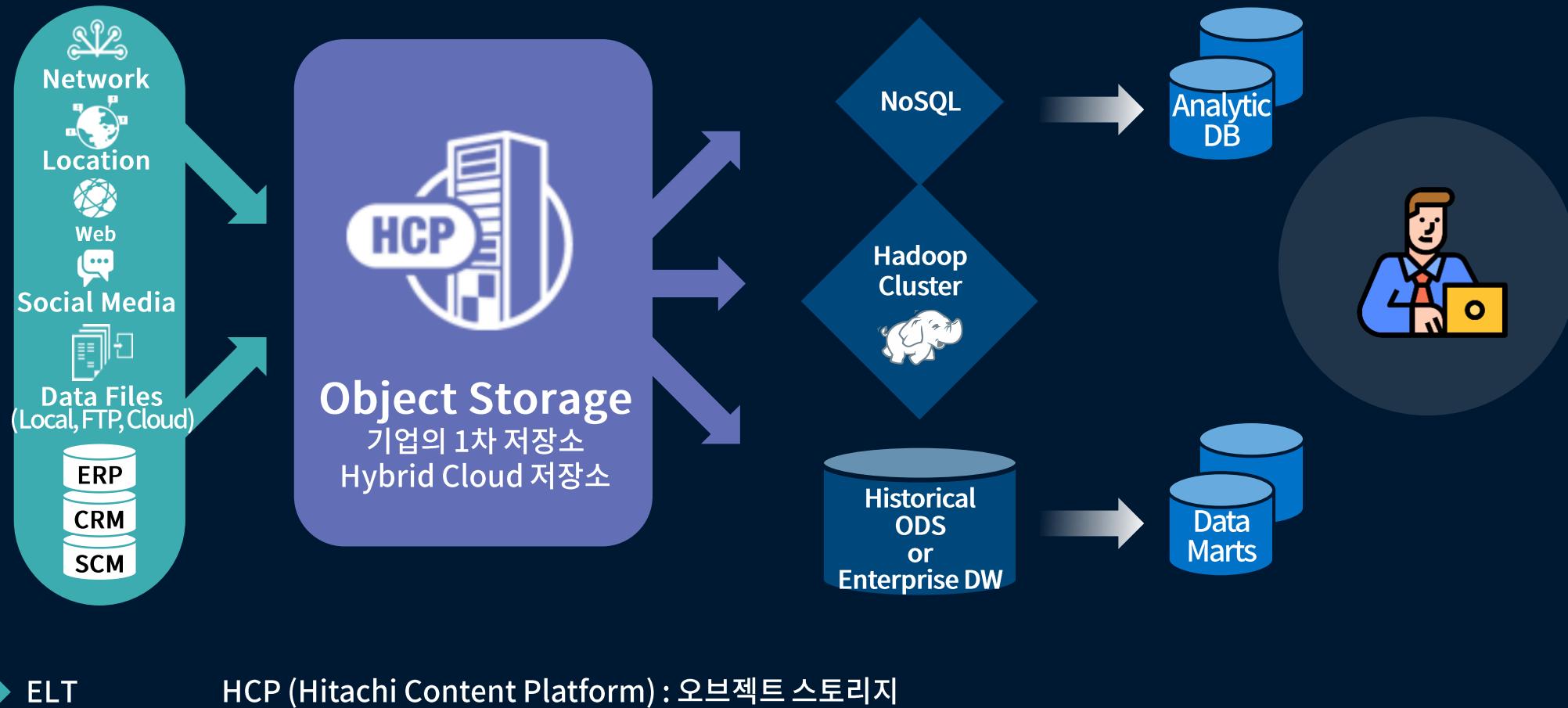
- DW 정보계 시스템, Hadoop 기반의 데이터 레이크
 - Hitachi Vantara의 펜타호(Pentaho) CTO였던 제임스 딕슨이 ‘데이터 레이크 (Data Lake)’ 용어를 최초 정의
 - 데이터 레이크는 ‘다양한 형태의 원형(raw) 데이터들을 모은 저장소의 집합’



데이터 레이크하우스 - 2세대 데이터 레이크

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

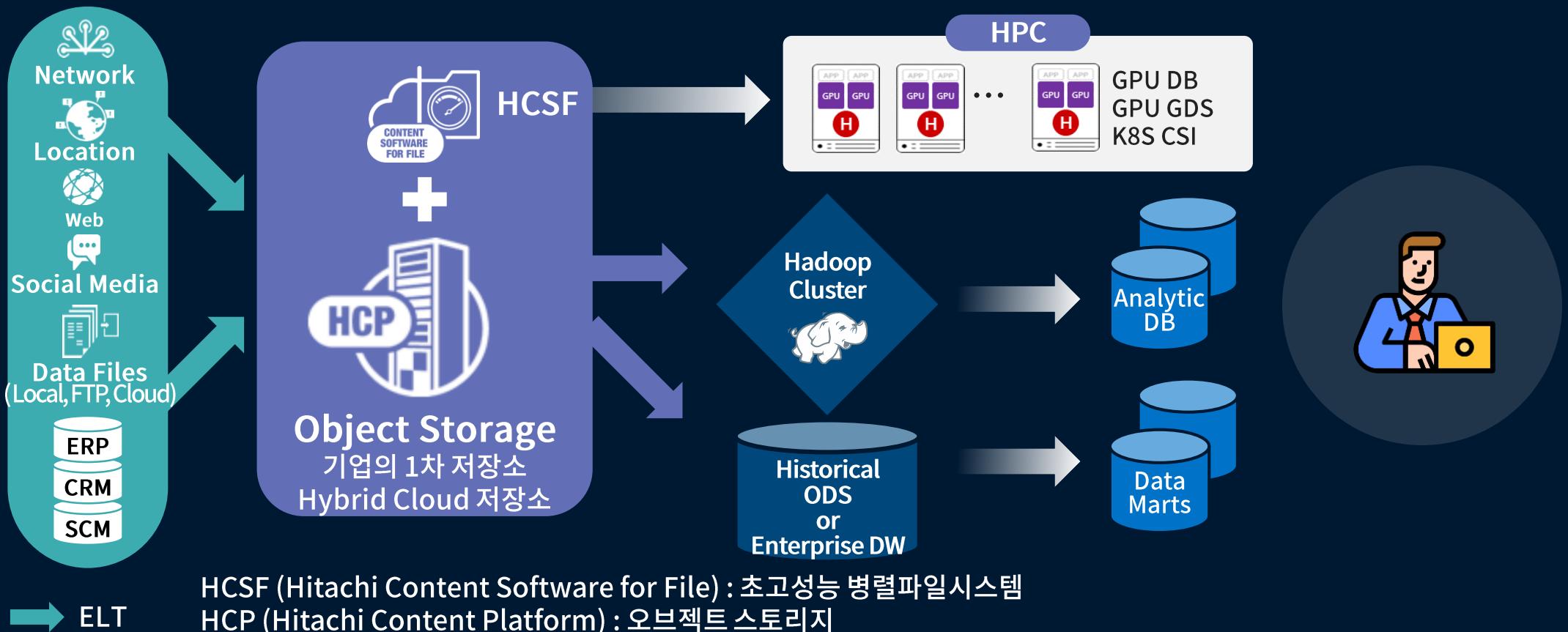
- 오브젝트 스토리지 기반 데이터 레이크
 - 다양한 데이터를 저장할 수 있는 오브젝트 스토리지를 사용해 진정한 데이터 레이크 구축



데이터 레이크ハウス - 초고성능 데이터 레이크

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

- 오브젝트 스토리지 + 초고성능 병렬파일시스템 기반 데이터 레이크
 - 다양한 데이터를 저장할 수 있는 오브젝트 스토리지를 사용해 진정한 데이터 레이크 구축
 - 쿠버네티스 환경 지원(CSI 지원)
 - GPU 직접 연결을 통한 효율적인 자원 활용(GPUDirect Storage 지원)



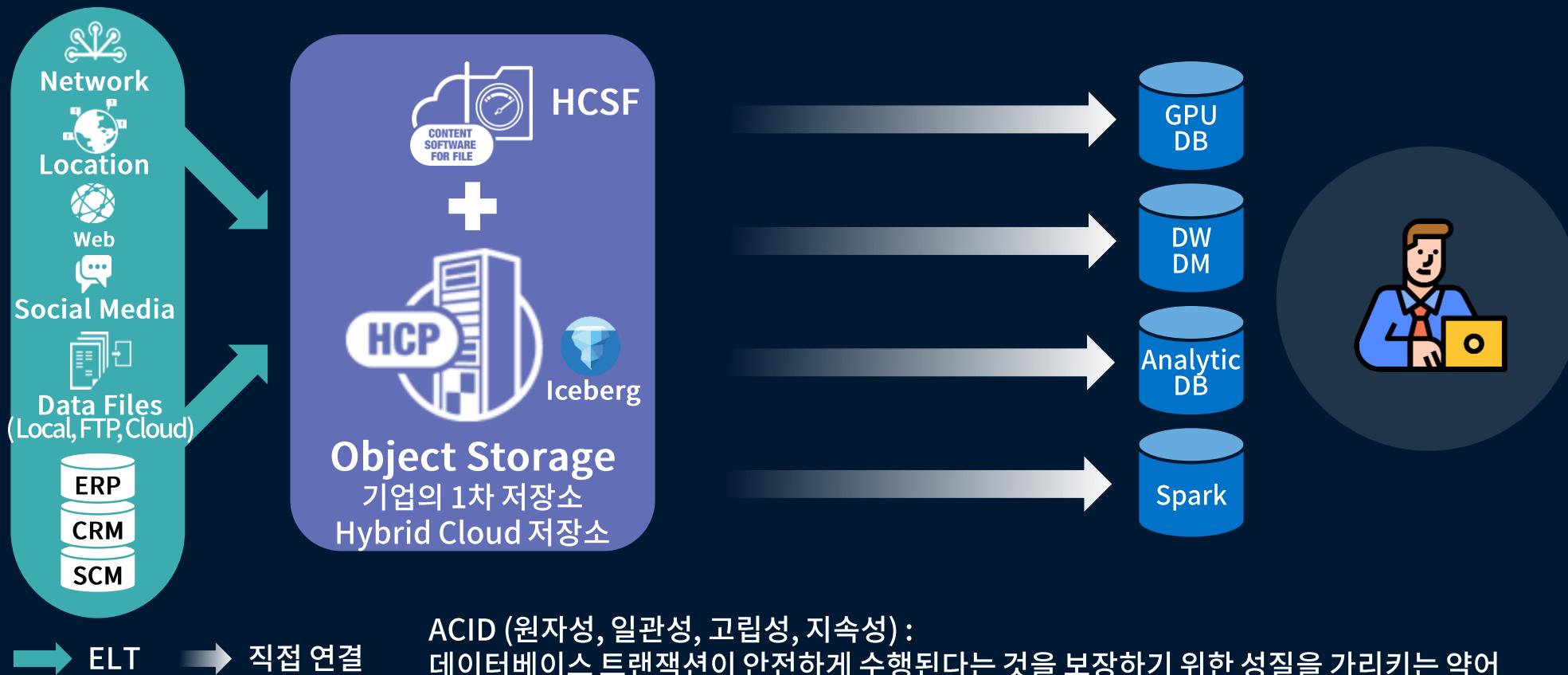
데이터 레이크하우스

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

- 데이터 웨어하우스 + 데이터 레이크 = 데이터 레이크하우스

- 데이터 레이크하우스는

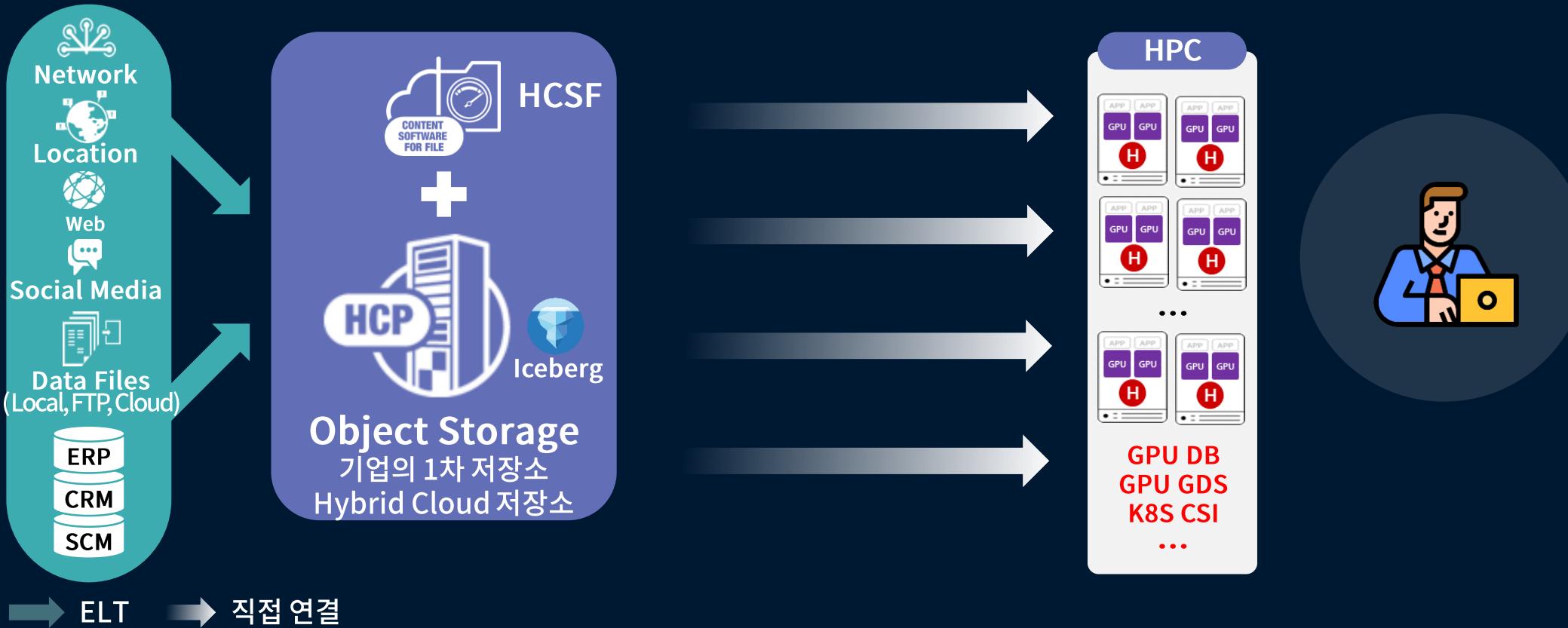
데이터 레이크가 가지고 있는 유연성, 비용 효율성, 그리고 대용량 지원 기능,
데이터 웨어하우스의 데이터 관리 기능과 ACID 트랜잭션을 통합한 새로운 형태의 오픈 데이터 관리 아키텍처



데이터 레이크하우스 - HPC AI 최적화

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

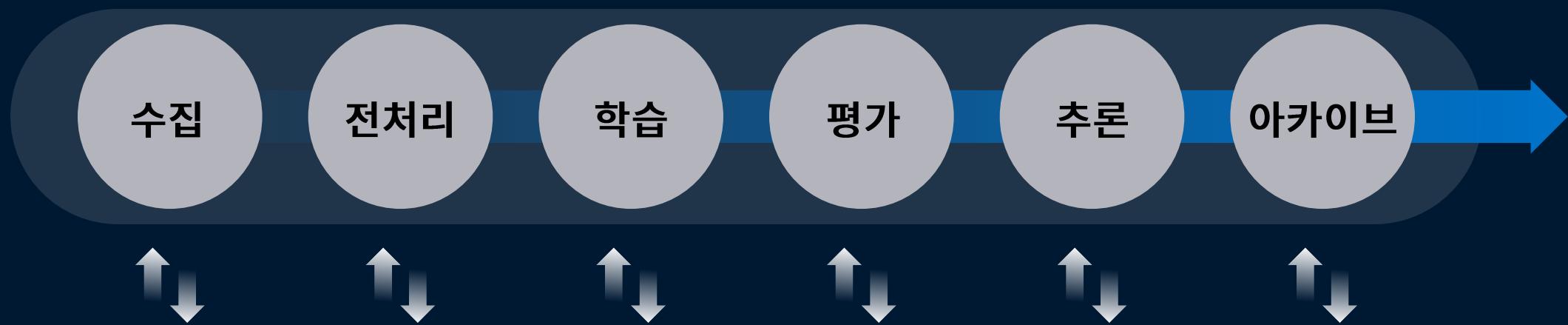
- 데이터 웨어하우스 + 데이터 레이크 = 데이터 레이크하우스
 - 오브젝트 스토리지(HCP)의 개방형 테이블 형식(MetaData)을 제공하는 Apache Iceberg 등장으로 Spark, Trino 등을 통해 테이블 데이터 조회 가능한 데이터 레이크하우스 구축
 - 오브젝트 스토리지(HCP)를 데이터 노드로 활용하는 DW 구축
 - 초고성능 병렬파일시스템(HCSF) + GPU 기반의 HPC = 고성능 데이터 레이크하우스



AI 데이터 파이프라인

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

- 별도의 튜닝 없이 높은 IOPS, Throughput 보장
- 멀티 프로토콜 지원을 통한 다양한 분석엔진과의 유기적 연동
- 무제한 확장성, 노드 증가에 따른 선형적 성능 향상



HCSF (WEKAFS+HCP)

Zero Copy, No Tuning Architecture

IOPS(Input/Output Operations Per Second) : 초당 입력/출력 작업을 나타내는 측정 단위

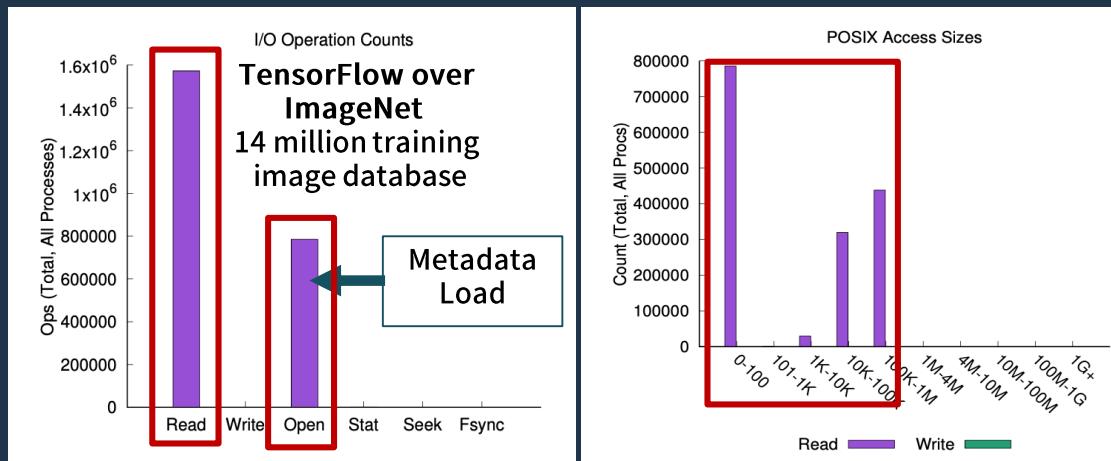
Throughput(처리율) : 단위 시간당 디지털 데이터 전송으로 처리하는 양

AI/ML 워크로드(모델 훈련 등)에 최적화

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

AI/ML 실제 워크로드

AI/ML 어플리케이션 워크로드를 위한 요구사항



- Deep Learning은 Mini Batch 및 반복 수행 시
대량의 Read와 매우 큰 Metadata Overhead 발생
→ 대량의 Read에 대한 Metadata 처리능력 중요
- Small I/O에 대한 빈번한 Reads가 요구됨
→ Throughput 뿐 아니라 'IOPS'도 매우 중요함

HCSF의 적합성

AI/ML 어플리케이션 워크로드는 Throughput 뿐 아니라 'IOPS'도 중요!!

수 백 만개
작고 큰 I/O 처리
(I/O 집약적)

+ 낮은 처리 지연
(Low Latency)

+ 파일 처리 성능
(High Throughput)

HCSF
(Hitachi Content Software for File)

실제 AI/ML 워크로드에 맞게
Throughput 뿐 아니라 높은 IOPS 제공

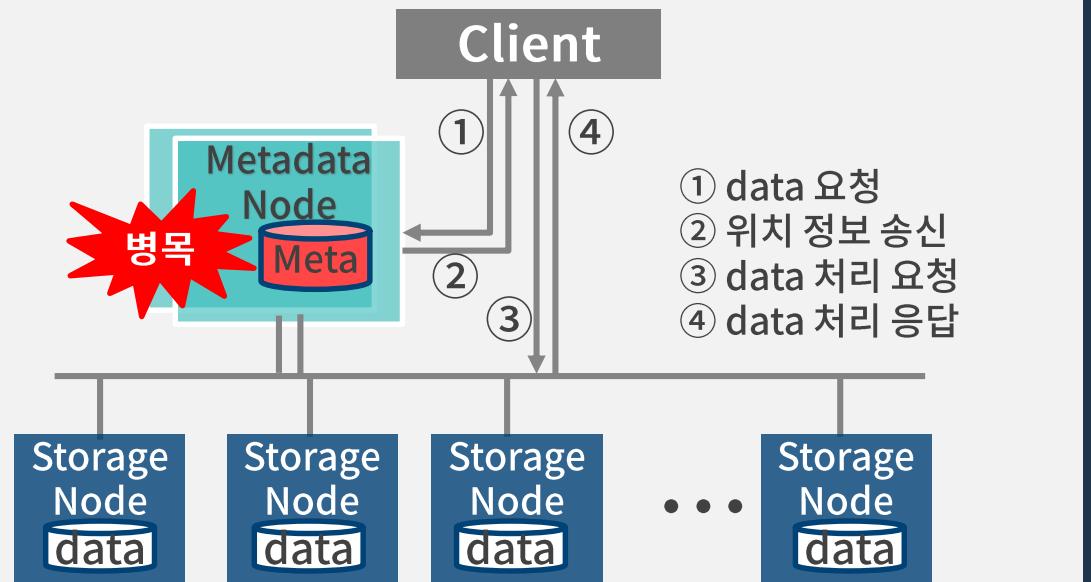


AI/ML 워크로드(모델 훈련 등)에 최적화

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

타사 병렬파일시스템

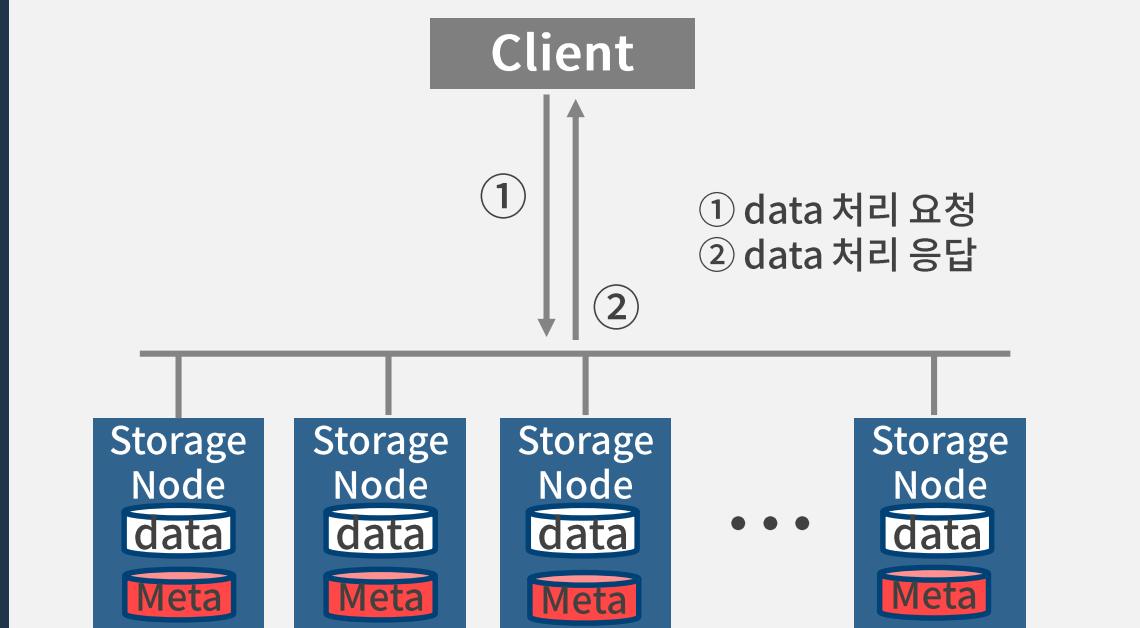
제한적인 메타데이터 전용 노드를 통한 처리



- 메타 데이터 처리 전용 노드에서 스토리지에서 운영에 필요한 메타데이터를 관리/보호
- 파일 수가 많을 수록 클라이언트의 요청에 대한 빠른 응답을 보장하기 어려움
- 메타 데이터 처리 지연의 발생 가능성이 높음에 따라 전체 스토리지 성능을 저하 시킬 수 있는 병목 포인트

HCSF 병렬파일시스템

전체 클러스터를 통한 메타데이터 처리

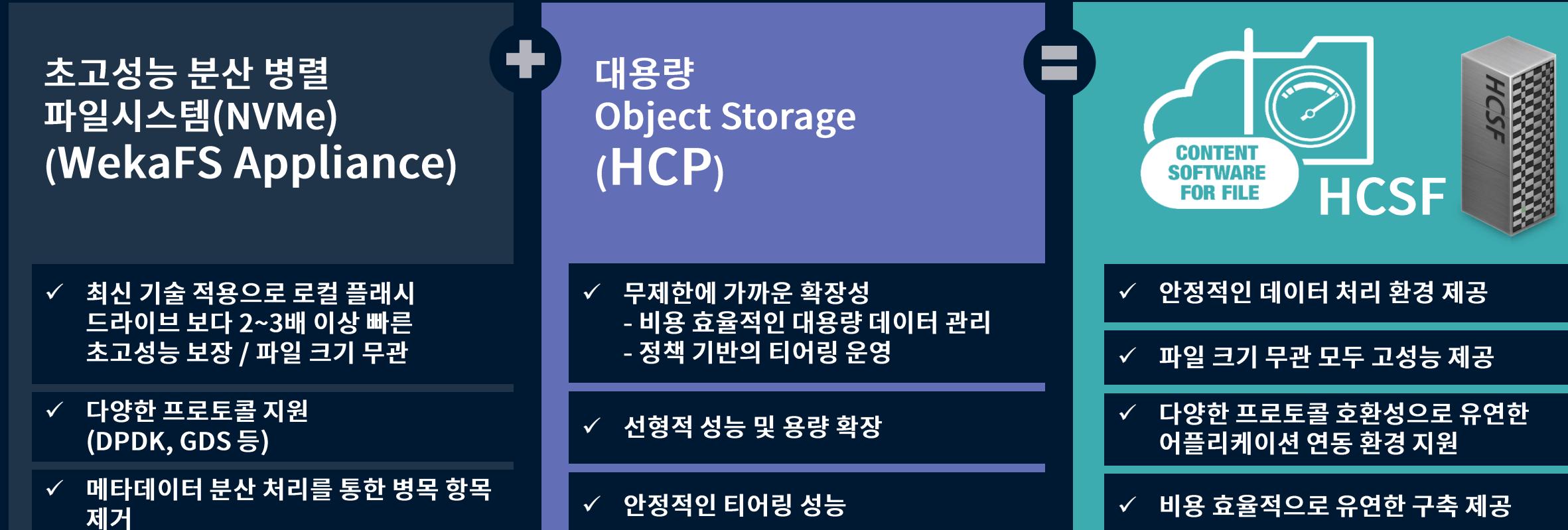


- HCSF의 아키텍처는 전체 스토리지 노드에서 클라이언트 요청을 분산 처리하도록 구성
- 사용자 데이터와 메타 데이터를 전체 분산 처리하기 때문에 처리해야 하는 데이터 용량, 파일 크기에 제약 없이 안정적인 높은 스토리지 성능을 보장

AI/ML 적합한 고성능 스토리지

2. AI를 위한 스토리지 = HCSF

- HCSF (Hitachi Content Software for File) : AI/ML 요구 성능을 충족시키기 위한 고성능 분석용 스토리지와 멀티 프로토콜, 대용량을 제공하는 데이터 레이크로서의 스토리지를 하나의 통합 스토리지 솔루션으로 구현

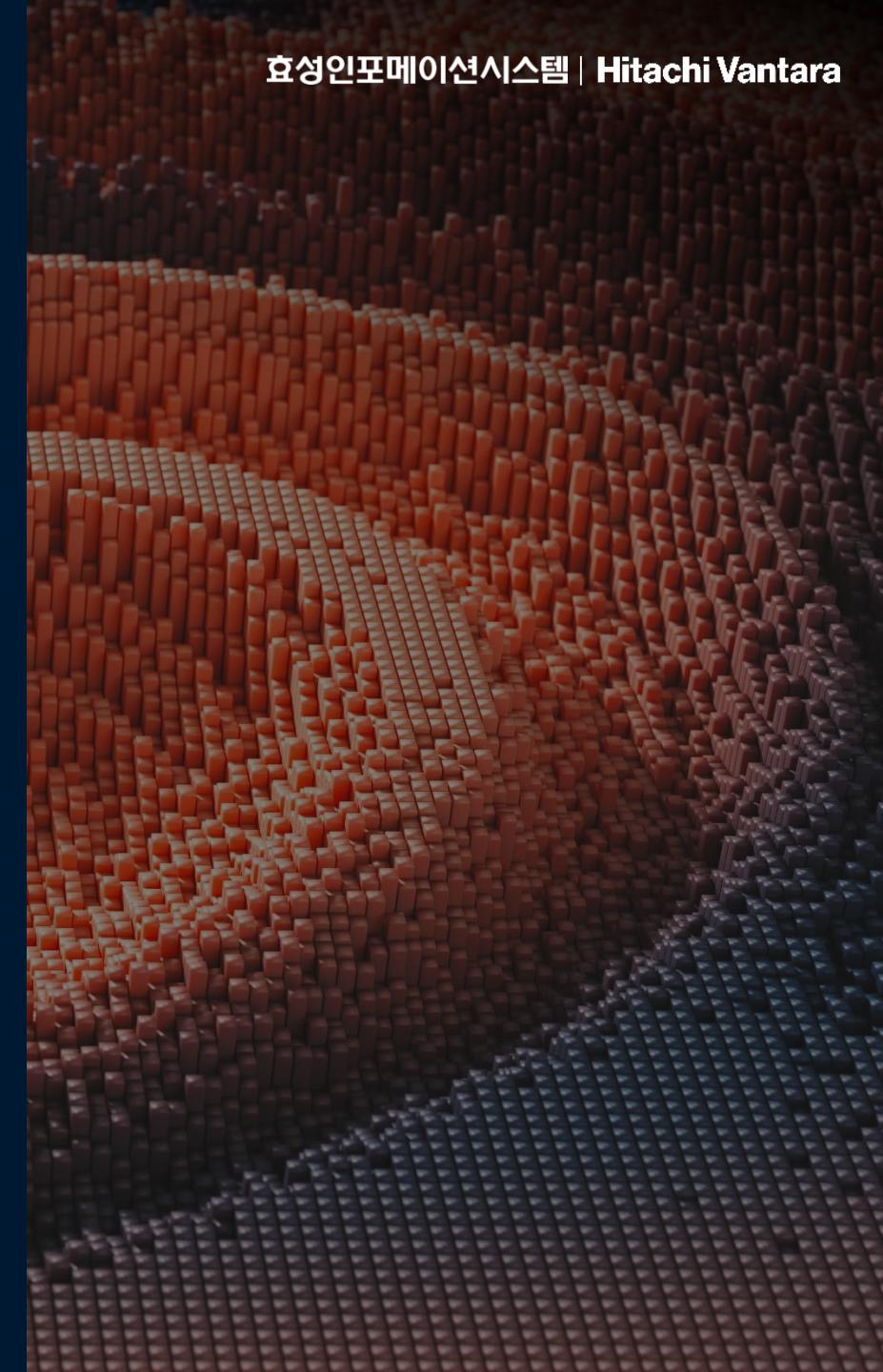


DPDK : Data Plane Development Kit 의 약어. 네트워크 패킷 고속 처리 기술

GDS : NVIDIA GPUDirect Storage 의 약어. GPU-Storage 병목 구간 고속 처리 기술

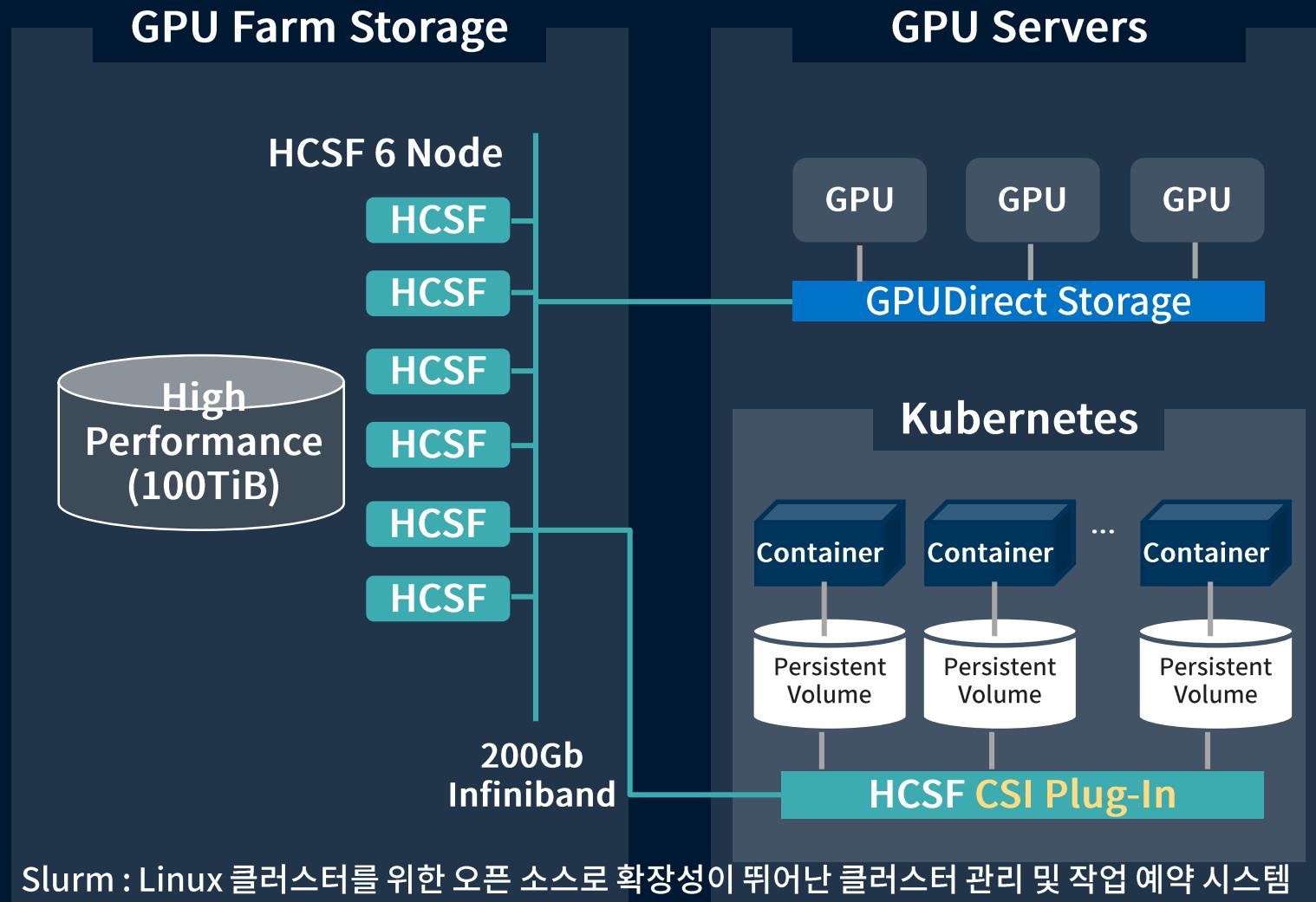
03 AI활용을 위한 데이터 레이크 사례

-
- 1. 국내 그룹 SI 기업
 - 2. 국내 AI 서비스 기업
 - 3. 국내 R&D 기업



사례 1. 국내 그룹 SI 기업

3. AI활용을 위한 데이터 레이크 사례



사업 목적

- SLLM 모델 개발 업무를 위한 AI/HPC 인프라 구축

수주 내용

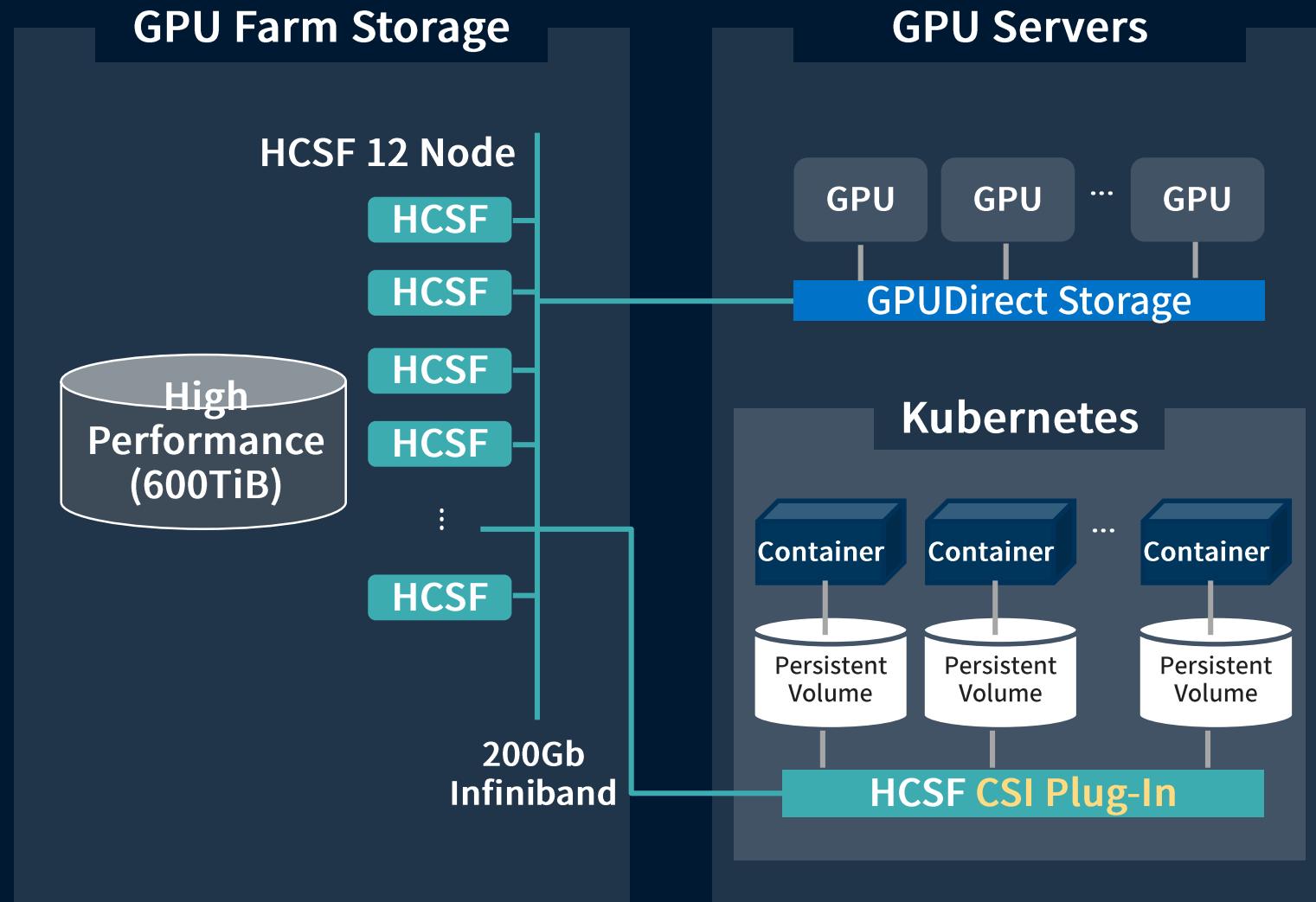
- 최신 Supermicro GPU 서버, 고성능 스토리지 HCSF, 고속 네트워크, Slurm AI HPC 인프라 구축
- Kubernetes 연계(CSI) 기능을 제공하여 볼륨 운영 최적화/효율화 지원

기대 효과

- MLPerf 테스트 검증된 최고 성능 GPU 서버와 GPUDirect Storage 적용으로 GPU 연산 성능 최적화
- 확장에 따른 성능 저하 이슈 없는 무제한급 증설 지원 저장자원 제안
- AI 플랫폼 구축 경험 있는 전문가로 구성된 전담 조직으로 AI 플랫폼 연계 기술 지원 보장

사례 2. 국내 AI 서비스 기업

3. AI 활용을 위한 데이터 레이크 사례



사업 목적

- AI 교육 및 자사 AI 학습 모델 테스트 환경을 위한 프라이빗 클라우드 기반 HPC 인프라 구축

구축 내용

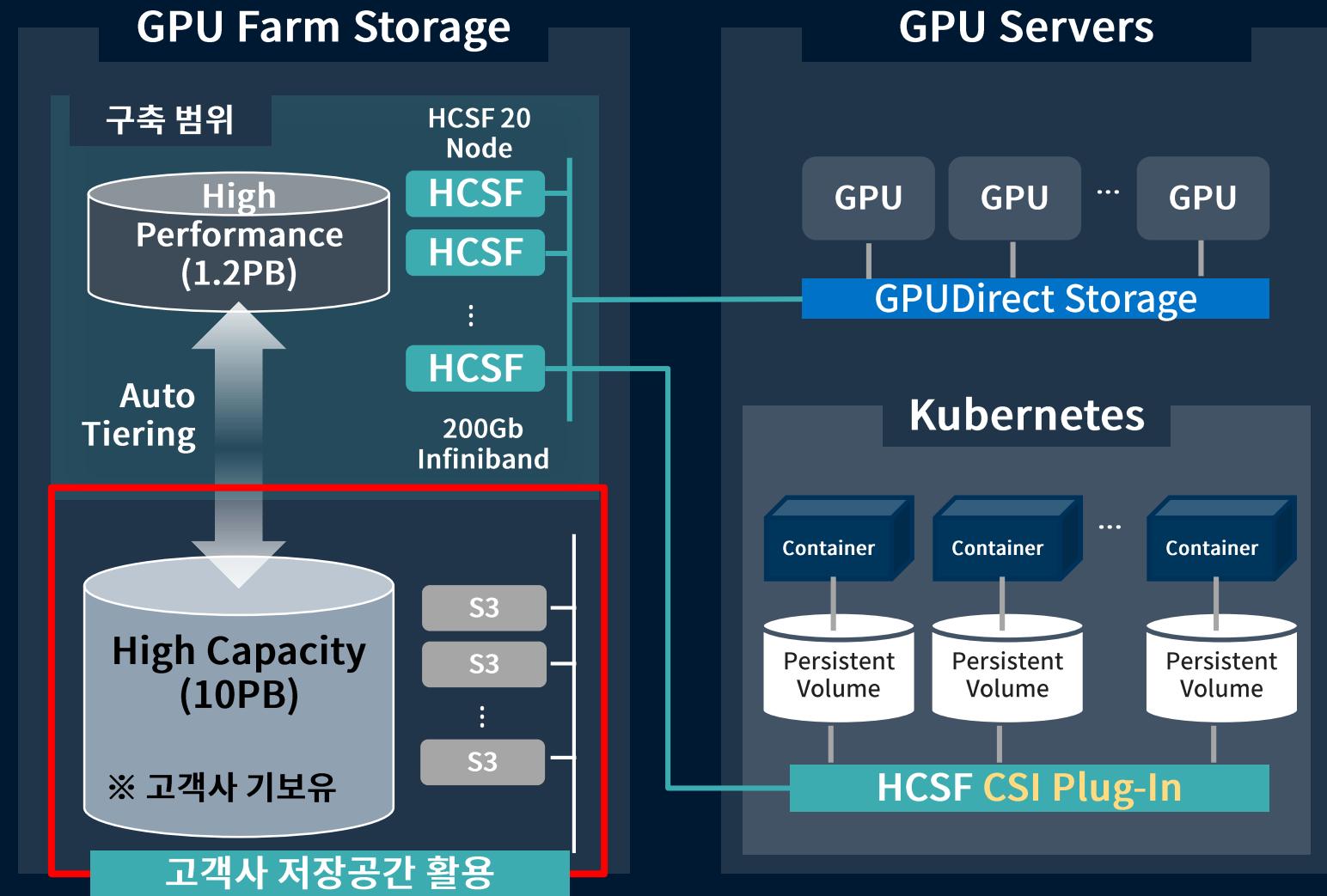
- GPU 환경 구현을 위한 고성능 스토리지 HCSF 구축
- GPU 성능 최적화 GDS 지원 스토리지 구축
- Kubernetes 연계(CSI) 기능을 제공하여 볼륨 운영 최적화 / 효율화 지원

도입 효과

- 다수 개발자/분석가/교육생 공동 운영을 위한 GPU 전용 스토리지 인프라 확보
- 향후 요구 사항 변화 (데이터 증가, 사용자 증가 등) 유연한 대응
- GPU 서버 인프라 고려한 스토리지 최적화

사례 3. 국내 R&D기업

3. AI활용을 위한 데이터 레이크 사례



사업 목적

- 자연어 처리 알고리즘 학습 성능 개선을 위한 GPU 서버와 전용 스토리지를 도입

구축 내용

- GPU 환경 구현을 위한 고성능 스토리지 HCSF 구축
- GPU 성능 최적화 GDS 지원 스토리지 구축
- Kubernetes 연계(CSI) 기능을 제공하여 볼륨 운영 최적화 / 효율화 지원
- 고객사 S3 스토리지와 Tiering 구성

도입 효과

- 자연어 처리 기계학습 연산 성능 향상
- 서버 인프라 구성 고려한 스토리지 최적화
- 자체 S3 스토리지 활용성 확보를 통한 비용 효율적인 구성

구축을 위한 체크포인트



HPC 요구 사항 확인 및 PoC/BMT 필수!!!
IOPS, 처리량 요구 성능 검증

HPC 시스템 데이터 레이크 구축 경험 필수!!!
대용량의 파일 처리, 안정적인 확장

국내외 실 사례를 통한 국내 기술력(인력) 필수!!!
장애 지원, 신규 AI 솔루션 연계 지원

감사합니다.

