



의 에이전트 AI 경제성 AWS

AWS 권장 가이드



AWS 권장 가이드: 의 에이전트 AI 경제성 AWS

Copyright © 2026 Amazon Web Services, Inc. and/or its affiliates. All rights reserved.

Amazon의 상표 및 트레이드 드레스는 Amazon 외 제품 또는 서비스와 함께, Amazon 브랜드 이미지를 떨어뜨리거나 고객에게 혼동을 일으킬 수 있는 방식으로 사용할 수 없습니다. Amazon이 소유하지 않은 기타 모든 상표는 Amazon과 제휴 관계이거나 관련이 있거나 후원 관계와 관계없이 해당 소유자의 자산입니다.

Table of Contents

소개	1
대상 독자	1
목표	2
이 콘텐츠 시리즈 정보	2
에이전트 AI 경제 이해	3
작업 평가	3
위험 영향 평가	4
투자 수익률	5
성공 및 ROI 측정	6
파운데이션 사용	6
대상 설정	6
지표 추적	6
AgentOps 사용	6
인적 프로세스 비용 평가	6
인건비	7
성능 비용	8
기술 비용	8
기회 비용	9
위험 및 결함 비용	9
에이전트 AI 시스템 구현	10
인적 피드백 통합	11
행동 학습	11
지속적 학습	12
인적-AI 협업	12
결과 기반 요금	12
기존 선결제 모델	13
결과 기반 모델	13
사용 AWS Marketplace	14
사례 연구: 채용 운영	15
시나리오 A	15
기본 비용 구조	15
운영 지표	17
볼륨 기반 비용 분석	17
ROI 분석	17

누적 비용 비교	18
추가 혜택	18
시나리오 B	19
기본 비용 구조	19
운영 지표	20
볼륨 기반 비용 분석	20
ROI 분석	21
누적 비용 비교	21
시나리오 비교	22
결론 및 리소스	24
리소스	24
문서 기록	25
용어집	26
#	26
A	27
B	29
C	31
D	34
E	38
F	40
G	41
H	42
I	44
L	46
M	47
O	51
P	53
Q	56
R	56
S	59
T	62
U	64
V	64
W	65
Z	66
.....	lxvii

의 에이전트 AI에 대한 경제성 AWS

Hans Schabert and Prasanta Roy, Amazon Web Services

2026년 1월([문서 기록](#))

AI 기반 자동화 및 에이전트 AI 시스템을 채택하는 조직은 인간 노동과 지능형 에이전트 간에 정보에 입각한 경제적 결정을 내려야 합니다. 이는 지속 가능한 클라우드 운영에 매우 중요합니다. 이 가이드는 인간 작업 인력과 에이전트 AI 시스템 간의 경제적 장단점을 평가, 구현 및 최적화하는 데 도움이 됩니다. AWS. 운영 우수성을 유지하면서 투자 수익률(ROI)을 극대화할 수 있습니다.

100% 올바른 시스템은 없습니다. 이 기본 원칙은 인간 및 에이전트 AI 시스템의 경제 분석을 주도합니다. 조직은 단순 비용 비교를 넘어 총 경제적 영향, 위험 프로필, 의사 결정 품질 요구 사항 및 장기적인 전략적 가치 창출을 평가해야 합니다.

고객 행동은 기존의 선결제 기술 투자에서 비즈니스 결과에 맞게 비용을 조정하는 pay-per-outcome 모델로 크게 변화하고 있습니다. 이러한 혁신을 위해서는 인간-에이전트 공동 작업의 평가, 구현 및 최적화를 위한 새로운 접근 방식이 필요합니다.

성공 경로는 명확한 패턴을 따릅니다. 적절한 작업으로 시작하고, 모든 것을 측정하고, 무엇이 작동하는지 확장합니다. 이 접근 방식을 채택한 조직은 지능형 리소스 할당 및 결과 중심 자동화를 통해 지속 가능한 경쟁 우위를 확보합니다.

대상 독자

이 안내서의 용도는 다음과 같습니다.

- 전략적 투자 결정을 내리는 경영진(CEOs, CTOs, CFOs)
- 조직 자동화 전략을 설계하는 엔터프라이즈 아키텍트
- 클라우드 재무 관리를 최적화하는 재무 운영 실무자
- AI 구현 접근 방식을 평가하는 기술 리더
- 자동화의 ROI를 이해하려는 사업부 리더
- 새로운 AI 요금 모델을 탐색하는 조달 전문가

이 가이드의 개념을 이해하려면 [에이전트 AI의 기초를 AWS](#) 검토하는 것이 좋습니다.

목표

이 가이드는 다음을 이해하는 데 도움이 됩니다.

- 에이전트 자동화 가능성에 대한 작업을 평가하는 방법
- 인적 인건비를 에이전트 AI 시스템 투자와 비교하기 위한 경제 모델
- Pay-per-outcome 요금 모델 및 AI 프로젝트 경제에 미치는 영향
- ROI를 보여주고 위험을 관리하기 위한 측정 기법
- 고정 비용을 가변적인 결과로 변환하는 조정 전략

이 콘텐츠 시리즈 정보

이 가이드는 에이전트 AI on에 대한 시리즈의 일부입니다 AWS. 자세한 내용과 이 시리즈의 다른 가이드를 보려면 권장 가이드 웹 사이트의 [에이전트 AI](#)를 AWS 참조하세요.

의 에이전트 AI 경제 이해 AWS

주요 원칙 중 하나는 AI 에이전트를 사용해야 하는 시기와 기존의 결정론적 방법을 사용해야 하는 시기를 결정하는 것입니다. 조직은 에이전트 자동화가 필요한 작업과 기존 자동화 또는 지속적인 인적 작업을 사용해야 하는 작업을 체계적으로 평가해야 합니다. 이 결정을 위해서는 작업 특성, 위험 허용 범위 및 운영 접근 방식 간의 관계를 이해해야 합니다.

에이전트 AI를 구현하기로 결정하기 전에 결정 프레임워크를 사용하여 경제적 영향을 이해해야 합니다. 결정 프레임워크에는 다음과 같은 세 가지 주요 질문이 포함되어 있습니다.

1. [작업 평가](#) - 이 작업이 AI 에이전트에게 적합합니까?
2. [위험 영향 평가](#) - 관련된 위험은 무엇입니까?
3. [투자 수익률](#) - 비용 효율적입니까?

작업 평가

복잡도가 높고 표준화된 결정 규칙이 있는 작업은 에이전트 AI 접근 방식의 이점을 누릴 수 있습니다. 고도로 표준화되고 간단한 작업은 기존 자동화 또는 로봇 프로세스 자동화를 통해 더 잘 제공됩니다. 에이전트 AI 시스템은 추론, 컨텍스트 이해 또는 적응형 의사 결정에 뛰어나며 규칙 기반 처리 이상의 가치를 더합니다. 성공적인 에이전트 AI 구현에는 학습 및 적응이 가능한 시스템이 필요합니다.

작업을 평가할 때 다음 요소를 고려하세요.

- **복잡성** - 추론 및 컨텍스트 이해 정도가 필요합니다. 상황별 이해, 미묘한 해석 또는 변화하는 조건에 대한 적응형 응답이 필요한 작업은 기존 자동화보다 에이전트적 접근 방식을 선호하지만 순수한 기계 또는 계산 작업에는 에이전트적 인텔리전스가 필요하지 않을 수 있습니다.
- **표준화** - 명확한 패턴과 규칙이 있습니다. 태스크에 컨텍스트 이해가 필요한 경우 에이전트 AI를 사용하는 것이 좋습니다. 적응이나 학습이 필요하지 않은 경우 기존 자동화를 고려하세요.
- **볼륨** - 작업 성능의 빈도입니다. 에이전트 AI는 자율 활동에 권장됩니다. 대용량의 일관된 작업에는 기존 자동화를 사용하는 것이 좋습니다. 그러나 볼륨만으로는 접근 방식이 결정되지 않습니다. 소량, 고부가가치 결정은 비용 절감보다는 의사 결정 품질 개선을 위한 에이전트 지원을 정당화할 수 있습니다.
- **값** - 작업 완료당 비즈니스에 미치는 영향입니다. 인간과 유사한 자율 기능이 필요한 고부가가치 결과에는 에이전트 AI를 고려하세요. 결정적인 방식으로 수행할 수 있는 반복적이고 일관된 작업을 위해 기존 자동화를 고려합니다.

위험 영향 평가

현재 4가지 에이전트 AI 배포 접근 방식, 즉 완전 자율, 루프의 인간, 부조종사 또는 에이전트 지원을 통한 인간 주도 방식이 있습니다. 각 예는 고유한 위험 프로필과 내오류성이 있으며, 모두 일부 용량에서 인간과 관련이 있습니다. 다음 표에서는 이러한 접근 방식의 위험 세부 정보를 설명합니다.

자율 수준	위험 프로필	내결함성	사용 사례 예	인간의 참여
완전 자율	낮은 위험	1~2% 허용	<ul style="list-style-type: none"> • 기본 데이터 분류 • 문서 라우팅 • 표준 보고서 생성 	<ul style="list-style-type: none"> • 최소한의 감독 • 정기 감사
루프의 사람	중간 위험	0.5% 미만	<ul style="list-style-type: none"> • 초안 응답 • 콘텐츠 조절 • 초기 클레임 처리 	<ul style="list-style-type: none"> • 정규 검토 • 예외 처리 • 품질 보증
Co-pilot	고위험	0에 가까움	<ul style="list-style-type: none"> • 전략적 계획 입력 • 위험 평가 • 투자 결정 	<ul style="list-style-type: none"> • 인간이 최종 결정을 내림 • 에이전트가 권장 사항 제공
에이전트 지원이 포함된 인적 주도	심각한 위험	무관용성	<ul style="list-style-type: none"> • 법적 결정 • 의학적 진단 • 규제 준수 	<ul style="list-style-type: none"> • 인적 드라이브 프로세스 • 에이전트는 연구 또는 분석

및 지원 정보만
제공합니다.

다음 표에서는 이러한 접근 방식 중에서 선택할 때의 주요 고려 사항을 설명합니다.

고려 사항	완전 자율	루프의 사람	Co-pilot	인적 주도
비용 효율성	가장 높음	높음	중간	낮음
확장성	무제한	높음	중간	제한 사항
처리 속도	가장 빠른	빠른	중간	느림
위험 관리	기본	확장	강력함	가장 강력함
복잡성 처리	간단한 작업	다소 복잡한 작업	복잡한 작업	중요한 작업

이 고려 프레임워크는 조직이 자율 수준을 위험 프로필에 일치시키고, 운영을 적절하게 확장하고, 효율성과 제어의 균형을 맞추고, 적절한 거버넌스를 구현하고, 리소스 할당을 최적화하는 데 도움이 됩니다.

투자 수익률

에이전트 AI 시스템의 투자 수익률 계산은 포괄적인 비용 분석으로 시작됩니다. 조직은 먼저 프로세스별 비용 및 훈련, 적용 범위, 가동 중지와 같은 숨겨진 비용과 함께 급여, 혜택, 작업 공간 비용을 포함한 현재 인적 비용을 계산해야 합니다.

손익분기점 분석을 위해 조직은 구현 비용, 지속적인 운영 비용 및 투자를 정당화하는 데 필요한 양을 고려해야 합니다. 또한 계절적 변화와 시간이 지남에 따라 시스템이 성숙해지고 개선됨에 따라 나타나는 학습 곡선 이점을 고려하는 것이 중요합니다.

AI 에이전트를 평가할 때 조직은 이러한 시스템이 일반적으로 인적 운영에 비해 선결제 비용이 더 높지만 거래당 비용이 더 낮다는 점을 기억해야 합니다. 또한 AI 에이전트는 시간 경과에 따른 성능 개선을 보여주고 인적 팀보다 더 나은 확장성을 제공합니다. 따라서 배포 규모와 운영 경험이 축적됨에 따라 비용 효율성이 향상됩니다.

에이전트 AI 시스템의 성공 및 ROI 측정

에이전트 AI 시스템 구현의 성공을 측정하려면 체계적인 접근 방식이 필요합니다. 이 섹션에서는 처음부터 시작하는 대신 기존 분석을 사용하는 평가 및 지속적 최적화를 위한 명확한 방법론을 제공합니다.

1단계: 기존 파운데이션 사용

[현재 프로세스 비용 평가 섹션의 권장 사항에 따라 포괄적인 비용 평가](#)로 시작합니다. 이렇게 하면 ROI 계산에 대한 운영 기준이 제공됩니다. [위험 영향 평가](#) 섹션에 설명된 대로 네 가지 자율성 수준(완전 자율, 인적 루프, 보조종사 접근 방식, 에이전트 지원으로 인적 주도) 중에서 선택하여 각 프로세스에 대한 적절한 측정 기준과 오류 허용 임계값을 결정합니다.

2단계: 명확한 성공 목표 설정

[에이전트 AI 시스템 구현을 위한 성공적인 패턴 섹션에 설명된 대로 학습 가능 시스템을 강조하는 아키텍처 및 성공](#) 목표를 설정합니다. 정적 성능보다는 지속적인 개선에 집중합니다. [사례 연구: 채용 운영을 위한 인적 AI 비용과 에이전트 AI 비용 비교](#)에 설명된 손익분기 분석 방법론을 사용하여 ROI 타임라인을 설정합니다. 부실 에이전트를 종료하기 위한 명확한 결정 요소를 포함합니다.

3단계: 주요 지표 추적

설정된 기준과 비교하여 재무 성과를 모니터링하고 비용 절감 및 전략적 가치 개선을 추적합니다. 선택한 자율성 수준에 허용되는 임계값 내의 오류율, 처리 속도 개선, 일관성 향상 등 운영 지표를 측정합니다. 시간 경과에 따른 학습 능력과 적응을 보여주는 전략적 지표에 집중합니다.

4단계: AgentOps 사용

[인간 피드백을 에이전트 AI 시스템에 통합](#) 섹션의 지속적 학습 프레임워크를 적용하여 체계적인 인간 피드백 통합을 통해 의사 결정을 최적화합니다. 성능 향상을 위한 인적 인사이트를 통합하는 실시간 학습 시스템을 생성합니다. [에이전트 AI 시스템의 결과 기반 요금으로의 경제 변환에 설명된 대로 결과 기반 비즈니스 모델로의 변환을 AWS](#) 모니터링합니다.

현재 인적 프로세스 비용 평가

실제 프로세스 비용을 이해하는 것은 에이전트 AI 시스템 투자에 대해 정보에 입각한 결정을 내리는 데 필수적입니다. 먼저 숨겨진 모든 비용, 실패율 및 기회 비용을 포함하여 현재 프로세스 비용에 대한 정확한 기준을 설정해야 합니다. 이를 통해 정확한 ROI 계산을 개발하고 전략적 결정을 내릴 수 있습니다.

다. 이 포괄적인 비용 평가는 에이전트 AI 시스템이 생산적인 동료로서 진정한 가치를 제공할 수 있는지 여부를 평가하는 중요한 토대 역할을 합니다.

다음과 같은 주요 이유로 기존 비용 평가가 필수적입니다.

- ROI 정확도 - 정확한 비용 기준은 현재 운영 비용의 전체 범위를 고려한 현실적인 ROI 예측을 지원합니다.
- 에이전트 구현 전략 - 포괄적인 비용 이해를 통해 조직은 초기 에이전트 AI 시스템 배포에 가장 유망한 프로세스를 식별할 수 있습니다.
- 성능 측정 - 확립된 기준은 에이전트 AI 구현의 실제 및 예상 이점을 추적하기 위한 측정 프레임워크를 제공합니다.

조직은 인적 대안과 에이전트적 대안을 비교하기 전에 프로세스 경제에 영향을 미치는 모든 비용 요소를 체계적으로 식별하고 평가해야 합니다. 이 평가는 명백한 비용 동인과 숨겨진 비용 동인을 모두 고려하여 정확한 기준 계산을 보장합니다. 현재 프로세스의 실제 총 비용을 나타내는 실패 비용, 과거 실패율 및 누락된 비즈니스 기회에 특히 중점을 둡니다.

이 섹션에서는 각 비용 범주의 데이터를 수집하여 현재 프로세스에 대한 정확한 기준 측정값을 설정하는 방법을 설명합니다. 정보 소스에 대해 설명하고 다음 비용 범주의 예를 제공합니다.

- [인건비](#)
- [인적 성능 및 일관성 비용](#)
- [기술 및 인프라 비용](#)
- [비즈니스 기회 비용 손실](#)
- [위험 및 결함 비용](#)

인건비

기본 급여, 초과 근무, 수당 및 교육 비용을 포함하는 24개월의 급여 데이터를 추출합니다. 인사 정보 시스템(HRIS)을 사용하여 채용 비용 및 이직률을 추적합니다. 시간 추적 시스템은 실제 생산성과 예약된 시간을 보여줍니다. 성능 관리 플랫폼은 기술 수준과 보상 비용 간의 상관관계를 보여줍니다. 관리 오버헤드에 대해 할당되는 완전히 로드된 시간당 요금을 계산합니다.

다음은 인건비의 비용 동인 목록의 예입니다.

비용 드라이버

비즈니스에 미치는 영향

기본 보상	완전히 로드된 시간당 25~150 USD
혜택 및 급여 세금	기본급의 25~40%
훈련 및 개발	연간 인건비의 5~15%
관리 오버헤드	직접 인건비의 15~25%

인적 성능 및 일관성 비용

작업 완료 변형을 보여주는 프로젝트 관리 시스템의 데이터를 참석 시스템과 결합합니다. 이렇게 하면 결근 패턴과 계절적 변화가 드러날 수 있습니다. 고객 서비스 플랫폼은 해결 지표를 통해 개별 성능 범위를 보여주며, 영업 고객 관계 관리(CRM) 데이터는 거래 종료 시 효율성 차이를 표시할 수 있습니다. 품질 관리 시스템은 결함 발생률을 제공하고 팀 및 위치 전반에 걸쳐 규정 준수 데이터를 처리합니다. 워크플로 시스템은 완료 시간, 승인 지연 및 예외 처리 빈도를 캡처합니다. 커뮤니케이션 분석은 회의 빈도와 협업 패턴을 통해 조정 오버헤드를 드러냅니다.

다음은 인적 성능과 일관성을 위한 비용 동인 목록의 예입니다.

비용 드라이버	비즈니스에 미치는 영향
생산성 변동	20~50% 성능 범위
결근 및 적용 범위	15~25% 추가 용량 필요
피로 및 동기 부여 주기	10~30% 생산성 분산
절차 불일치	10~40% 효율성 손실
품질 제어 변형	총 비용의 10~30%
조정 오버헤드	운영 비용의 15~25%

기술 및 인프라 비용

라이선스 관리 플랫폼에는 소프트웨어 비용 및 사용률이 표시됩니다. 인프라 모니터링은 가동 시간 데이터, 성능 지표 및 유지 관리 비용을 제공합니다. 헬프데스크 시스템은 지원 오버헤드 및 반복되는 기

술 문제를 추적합니다. 공급업체 관리 시스템은 통합 비용 및 서비스 수준 성능을 포함한 총 기술 관계 비용을 캡처합니다.

다음은 기술 및 인프라의 비용 동인 목록의 예입니다.

비용 드라이버	비즈니스에 미치는 영향
기술 시스템	매월 사용자당 50~500 USD
Workspace 및 장비	매월 직원당 200~1,000 USD

비즈니스 기회 비용 손실

CRM 플랫폼에는 리드 응답 시간, 전환율 및 기회 손실 문서가 포함되어 있습니다. 마케팅 자동화는 리드 변환에 대한 후속 지연 영향을 보여줍니다. 고객 지원 시스템은 운영 문제가 만족도와 보존에 미치는 영향을 보여줍니다. 경쟁 분석은 시장 대응 요구 사항과 운영 성과를 수익 결과와 연결하는 성공 또는 손실 데이터를 제공합니다.

다음은 손실된 비즈니스 기회를 위한 비용 동인 목록의 예입니다.

비용 드라이버	비즈니스에 미치는 영향
시장 대응 지연	지연일당 수익
용량 제약 조건	비즈니스 기회 손실
혁신 리소스 할당	정기 작업의 기회 비용
고객 확보 지연	느린 응답으로 인한 리드 손실 50~90%

위험 및 결함 비용

보험 정책 설명서에는 일반 책임, 전문직 책임, 산재 보상 및 사이버 책임 범위에 대한 비용이 나와 있습니다. 내부 위험 평가 보고서는 운영 취약성 및 관련 완화 비용을 식별합니다. 결함 추적 시스템은 감지 비용, 교체 비용 및 보증 클레임을 포함한 제품 또는 서비스 장애를 문서화합니다. 자산 교체 일정에는 장비 고장률과 교체 비용이 표시됩니다. 안전 인시던트 보고서는 직장 내 사고 및 관련 작업자의 보상 청구를 추적합니다. 비즈니스 연속성 계획은 백업 시스템 비용 및 재해 복구 투자를 자세히 설명합니다.

다음은 위험 및 결함에 대한 비용 동인 목록의 예입니다.

비용 드라이버	비즈니스 영향
보험 비용	운영 예산의 1~5%
오류 비용	오류 인시던트당 50~5,000 USD
인적 오류 영향	총 운영 비용의 2~15%
오류 발생률 및 재작업	수정에 대한 원래 비용의 1.5~4배

에서 에이전트 AI 시스템을 구현하기 위한 성공적인 패턴 AWS

[엔터프라이즈 AI 채택 상태](#)(ISG 2025 보고서)는 성공적인 AI 구현의 주요 장벽이 기술 역량이 아니라 학습 격차임을 보여줍니다. 이 용어는 시간이 지남에 따라 적응하거나, 컨텍스트를 기억하거나, 개선할 수 없는 시스템을 말합니다. 정적 AI 도구를 구현하는 조직은 실패율이 높습니다. 다음은 성공을 달성하는 에이전트 AI 시스템의 일반적인 특성입니다.

- 컨텍스트 메모리 - 대화 기록 및 사용자 기본 설정을 유지하는 시스템
- 피드백 통합 - 수정을 통해 학습하고 성능을 개선할 수 있는 기능
- 워크플로 적응 - 변화하는 비즈니스 요구 사항에 대한 자동 조정
- 지속적인 개선 - 운영 경험을 통한 측정 가능한 개선

성공적인 AI 구현을 달성하는 조직은 종종 다음을 우선시합니다.

- AI 기능을 독립적으로 구축하고 탐색하는 대신 포괄적인 파트너 에코시스템 사용
- 정적 도구를 통해 시스템 학습
- 기술 기능 비교에 대한 비즈니스 성과 중심
- 독립 실행형 도구가 아닌 워크플로 통합
- 일회성 구현이 아닌 지속적인 적응

이러한 패턴은 많은 AWS 서비스 기능, 특히 [Amazon Bedrock](#)의 파운데이션 모델 액세스,의 이벤트 기반 아키텍처 [AWS Lambda](#), [Amazon CloudWatch](#)를 통해 제공되는 포괄적인 모니터링과 일치합니다. 인적 피드백과 학습 가능 시스템 통합에 대한 자세한 내용은 이 가이드의 [에이전트 AI 시스템에 인적 피드백 통합](#) 섹션을 참조하세요.

에이전트 AI 시스템에 인적 피드백 통합

100% 성공한 시스템은 없으며 장애가 발생할 수 있습니다. 장애가 발생할 때마다 관련 변경 비용이 발생합니다. 루프의 인간은 AI가 작업을 수행하는 AI 접근 방식이지만 사람의 개입이나 승인이 필요합니다. 이 접근 방식은 실패 비용이 human-in-the-loop 솔루션을 사용하는 비용보다 높을 때 사용해야 합니다.

에이전트 AI 시스템의 성공은 기본적으로 인적 피드백을 통해 배우고 개선하는 에이전트의 능력에 달려 있습니다. 필요한 노력 수준에 따라 인적 노력 비용을 고려해야 합니다. 미리 결정된 규칙을 실행하는 정적 자동화 도구와 달리 human-in-the-loop 솔루션에는 자율 에이전트와 인간 간에 동적 파트너십을 생성하는 학습 가능 에이전트 시스템이 있습니다. 인적 전문 지식은 에이전트가 일상적인 처리를 대규모로 처리하는 동안 에이전트의 성능을 지속적으로 향상시킵니다. 이 협업 접근 방식은 AI 구현을 일회성 배포에서 지속적인 최적화 프로세스로 변환합니다. 시스템은 조직 패턴에 적응하고, 품질 표준을 내재화하고, 실제 운영 경험을 기반으로 의사 결정 기능을 개선합니다. 조직은 인적 수정, 승인 및 인사이트를 체계적으로 캡처하여 컨텍스트를 이해하고, 패턴을 인식하고, 시간이 지남에 따라 비즈니스 목표에 점점 더 부합하는 AI 에이전트를 구축할 수 있습니다.

사람의 개입이나 지원이 필요하지 않은 솔루션의 경우 에이전트 경제에 인적 비용을 고려할 필요가 없습니다.

인간 운영자의 행동 학습

인간 운영자는 에이전트 AI 시스템이 시간이 지남에 따라 응답을 학습, 적응 및 개선하는 데 사용할 수 있는 중요한 피드백을 제공합니다. 이 피드백 루프는 에이전트가 일상적인 처리를 처리하는 동안 인적 전문 지식이 에이전트 기능을 향상시키는 협업 환경을 생성합니다.

인간 행동 패턴 인식을 통해 에이전트는 인간 상호 작용 패턴에서 학습하여 성공적인 커뮤니케이션 접근 방식을 반영합니다. 이를 통해 조직의 의사 결정 패턴 및 위험 허용 수준에 적응할 수 있습니다. 시스템은 인적 수정 및 승인을 통해 품질 기대치를 내면화합니다. 또한 다양한 고객 세그먼트 및 비즈니스 컨텍스트에 대한 적절한 응답을 배울 수 있습니다.

효과적인 피드백 수집 메커니즘은 에이전트 응답에 대한 사람의 편집 및 수정을 체계적으로 캡처합니다. 에이전트 추천에서 인적 검토자가 승인, 거부 또는 수정하는 내용을 분석합니다. 특정 사례에 사람의 개입이 필요한 이유를 이해하고 다양한 시나리오 및 복잡성 수준에서 에이전트 성능에 대한 사람의 평가를 통합함으로써 이러한 시스템은 조직의 표준 및 기대치에 더 가깝게 부합하도록 역량을 지속적으로 개선합니다.

지속적 학습 작업

실시간 학습 통합을 통해 에이전트 AI 시스템은 동적 모델 업데이트를 통해 인적 피드백을 통합하고 에이전트 응답을 즉시 개선할 수 있습니다. 이러한 시스템은 인적 인사이트를 사용하여 새로운 패턴과 엣지 케이스를 식별합니다. 이렇게 하면 패턴 인식 기능이 향상되는 동시에 인적 학습 경험을 통해 조직 메모리를 구축할 수 있습니다. 인간-작업자 피드백 및 비즈니스 성과를 기반으로 한 지속적인 개선은 지속적인 성능 최적화를 촉진합니다.

인적 교육은 전문 지식을 수집하여 에이전트 의사 결정 기능을 개선합니다. 숙련된 운영자의 중요한 전문 지식을 AI 시스템으로 전달합니다. 시나리오 기반 학습을 통해 시스템은 사람이 만든 예제를 사용하여 복잡한 상황의 처리를 개선합니다. 또한 품질 보정을 통해 에이전트 성능 표준을 인적 품질 기대치에 맞게 조정합니다. 이 접근 방식은 조직 문화와 고객 기대치에 대한 인적 인사이트를 통합합니다. 이러한 문화적 적응은 에이전트가 다양한 컨텍스트에서 적절하게 대응하는 데 도움이 됩니다.

인적-AI 협업을 통한 운영 우수성

자동화된 위험 인식 최적화를 통해 고위험 시나리오에 대한 인적 감독을 통해 운영 조건 및 오류 확률을 지속적으로 평가할 수 있습니다. 이를 통해 시스템은 인적 위험 평가에서 학습하고 향후 의사 결정을 개선할 수 있습니다. [Amazon Bedrock](#)은 다양한 기능과 비용 프로필을 갖춘 여러 파운데이션 모델에 대한 액세스를 제공합니다. 이를 통해 인적 피드백을 통합하여 모델 선택을 최적화하는 동시에 비용 및 위험 프로필을 모두 고려하는 지능형 라우팅이 가능합니다. 성능 튜닝은 품질 표준 및 허용 가능한 성능 장단점에 대한 인적 피드백을 통합하여 효율성과 오류율 최소화의 균형을 맞춥니다. 자동화된 결정은 위험 조정된 총 소유 비용을 고려합니다. 운영자는 조직의 위험 허용 범위 및 비즈니스 우선 순위 가중치에 대한 지침을 제공합니다. 이를 통해 조직의 목표에 맞게 비용을 최적화할 수 있습니다.

인적 강화 학습 시스템은 오류 영향과 비즈니스 결과를 기준으로 인적 의견을 우선시합니다. 이렇게 하면 위험 가중치 피드백을 통해 기술적 정확성과 비즈니스 컨텍스트를 모두 이해하는 학습 시스템이 생성됩니다. 정기적인 성능 분석은 위험 지표와 오류 비용 분석을 통합하여 자동화된 시스템이 캡처할 수 없는 컨텍스트를 제공하는 인적 인사이트를 제공합니다. 모범 사례 개발은 자동화된 패턴 인식과 인적 전문 지식 및 판단을 결합하여 위험 관리 및 오류 방지를 강조합니다. 훈련 프로그램을 통한 조직 역량 구축은 에이전트 AI 시스템을 관리하는 인적 기술과 인간의 의사 결정을 지원하는 에이전트 역량을 모두 개발합니다. 이를 통해 파트너십의 두 구성 요소를 모두 강화하는 인적-AI 협업에 대한 포괄적인 접근 방식을 보장할 수 있습니다.

에서 에이전트 AI 시스템의 결과 기반 요금에 대한 경제적 변환 AWS

기존 고정 비용 모델에서 결과 기반 요금으로의 전환은 조직이 경제 운영을 구성하고 위험을 관리하는 방식의 근본적인 변화를 나타냅니다. 이 변환은 에이전트 AI 변환에 자금을 조달하면서 기존 프로세스

의 지속적인 현대화를 위한 경로 역할을 합니다. 이를 통해 조직은 정적 리소스 집약적 운영에서 동적 결과 기반 비즈니스 모델로 발전할 수 있습니다.

기존 선결제 모델

부서가 비용 할당에 따른 직접 인건비가 있는 비용 센터로 운영되는 경우가 많습니다. 조직은 일반적으로 비용 할당을 줄이고자 합니다. 프로세스가 현대화되지 않은 경우 부서가 더 작은 인력으로 동일한 결과를 제공해야 합니다. 이렇게 하면 일반적으로 품질이 저하됩니다. 기존 비즈니스 모델은 다음과 같은 중요한 문제를 야기합니다.

- 볼륨 증가에 따른 선형 비용 조정 - 이를 위해서는 조직에서 볼륨 증가를 처리하기 위해 추가 직원을 고용해야 합니다.
- 고정 비용 약정 - 비즈니스 성과 및 프로세스 효율성과 관계없이 유지됩니다.
- 고급 계획 - 경제 침체 및 용량 제약 시 유연성이 제한되려면 사전 계획이 필요합니다.
- 품질 저하 주기 - 예산이 줄어들면 프로세스 개선 없이 비용이 절감될 때 서비스 품질이 저하됩니다.

결과 기반 모델

최신 결과 기반 모델은 성공적인 고용 완료, 달성된 품질 지표, 프로세스 효율성 개선 또는 실현된 생산성 향상과 같은 측정 가능한 비즈니스 결과와 직접 결제를 연결합니다. 이렇게 하면 재무 위험이 사업부에서 서비스 제공업체로 근본적으로 전환되는 동시에 자연스러운 인센티브 조정이 이루어집니다. 결과 기반 모델의 주요 이점은 다음과 같습니다.

- 비용은 생성된 비즈니스 가치에 따라 직접 확장됩니다.
- 운영 비용과 수익 간의 자연스러운 조정
- 시장 상황에 따라 용량을 조정할 수 있는 유연성
- Pay-per-success 모델은 선결제 투자에서 지속적인 운영 성과로 재무 노출을 전환하여 재무 위험을 줄입니다.
- 정적 대안이 아닌 시간이 지남에 따라 개선되는 학습 가능 시스템에 집중

이 혁신은 내부 비용 센터를 훨씬 넘어 조직이 외부 파트너 및 서비스 제공업체와 협력하는 방식을 근본적으로 재구성합니다. 파트너 공동 작업에 결과 기반 요금을 적용하면 조직은 에이전트 AI 현대화를 간접적으로 강조하면서 장기적인 품질 개선을 주도하고 비용을 절감할 수 있습니다.

조직은 기존의 고정 리소스 약정이 아닌 생성된 실제 비즈니스 가치에 따라 빠르게 실험하고, 성능을 명확하게 측정하고, 규모를 조정할 수 있습니다. 이 접근 방식을 사용하면 다음을 수행할 수 있습니다.

- 공급업체 관계 발전 - 파트너는 단순한 서비스 제공이 아닌 고객 성공에 투자됩니다.
- 표준화된 결과 지표 - 여러 공급자의 조달 프로세스를 간소화합니다.
- 시장 대응 - 변화하는 시장 상황 및 고객 요구 사항에 빠르게 적응합니다.
- 경쟁 우위 - 우수한 리소스 사용을 및 향상된 운영 기능.
- 품질 기반 파트너십 - 장기 협업은 지속적인 개선과 측정 가능한 결과에 중점을 둡니다.

pay-per-outcome Enabler AWS Marketplace 로 사용

이 변환의 주요 활성화 요소는 에이전트 작업 및 결과 기반 요금에 대한 트랜잭션 수단 역할을 [AWS Marketplace](#) 하는 입니다. 투명한 사용량 기반 요금 모델을 사용하여 수백 개의 사전 구축된 AI 에이전트 및 에이전트 솔루션에 대한 액세스를 제공합니다. 이를 통해 선결제 라이선스 비용을 제거하고, 구현 복잡성을 줄이며, 조직이 정적 대안이 아닌 시간이 지남에 따라 적응하고 개선하는 학습 가능 시스템에 집중할 수 있습니다.

를 사용하면 다음과 같은 이점을 얻을 AWS Marketplace 수 있습니다.

- 신속한 실험 - 상당한 자본 투자 없이 여러 솔루션 테스트
- 투명한 요금 - 비즈니스 성과에 명확하게 기여하는 사용량 기반 비용
- 검증된 솔루션 - 숙련된 공급자의 전투 테스트 에이전트에 대한 액세스
- 기본 제공 통합 - 기존 와의 원활한 연결 AWS 서비스
- 위험 완화 - 성능에 따라 공급자를 전환할 수 있는 기능
- 학습 가능 액세스 - 내부 개발 비용 없이 적응형 시스템 가용성

이 접근 방식을 통해 조직은 기능 목록이 아닌 결과 전달 및 학습 기능을 기반으로 여러 옵션을 비교할 수 있습니다. 또한 명확한 성공 기준 및 측정 방법을 설정하고 비즈니스 결과 및 시스템 개선과 관련된 결과 기반 요금을 협상하는 데 도움이 될 수 있습니다. 조직은 결과 기반 모델을 통해 에이전트 AI 변환에 파이낸싱함으로써 측정 가능한 개선 사항과 성공적인 결과에 대해서만 비용을 지불하면서 프로세스를 지속적으로 현대화할 수 있습니다.

사례 연구: 채용 운영을 위한 인적 AI 비용과 에이전트 AI 비용 비교

인력 배치 작업은 인간과 에이전트 AI 시스템 간의 경제적 장단점을 평가하기 위한 매력적인 사례 연구를 제공하지만, ROI 계산은 현재 운영 기준에 따라 크게 달라집니다. 에이전트 AI 투자를 평가하는 조직은 종종 "기존 인적 프로세스를 최적화하면 어떨까?"라는 기본적인 질문을 합니다. 이를 직접 해결하기 위해 이 분석은 인적 운영 효율성 범위를 괄호로 묶는 두 가지 개별 시나리오를 제공합니다.

[시나리오 A](#)는 45분 CV(Crapory vitae) 또는 재개 검사 시간을 모델링합니다. [시나리오 B](#)는 애플리케이션당 15분에 최적화된 인적 작업을 보여 주며, 이는 66%의 효율성 개선입니다. 예를 들어 간소화된 프로세스, 숙련된 채용 담당자 또는 특수 도구를 통해 이러한 개선을 달성할 수 있습니다.

동일한 에이전트 시스템 기능을 이러한 다양한 인적 성능 기준과 비교하여 기존 프로세스 효율성이 ROI 계산, 손익분기 타임라인 및 전략적 구현 결정에 미치는 영향을 알아봅니다. 이 이중 시나리오 접근 방식은 여러 용도로 사용됩니다. 프로세스 최적화만으로 충분하다고 가정하여 조직이 에이전트 AI를 무시하는 것을 방지합니다. 또한 이미 효율적인 프로세스를 갖춘 조직이 특정 경제성을 이해하는 데 도움이 됩니다. 또한 이러한 시나리오는 연중무휴 가용성 및 확장성과 같은 비재무적 이점이 주요 결정 요인이 되는 경우를 강조합니다. 다양한 효율성 기준에 걸쳐 이러한 경제 역학을 이해하면 조직은 비즈니스에 미치는 영향을 극대화하기 위해 에이전트 AI 시스템을 배포할 위치와 시기에 대해 정보에 입각한 결정을 내릴 수 있습니다.

시나리오 A: 45분 검색 시간

시나리오 A는 인력 채용 담당자가 각 이력서를 45분 동안 심사하는 채용 작업을 나타냅니다. 이 시나리오에서는 연간 전체 로드 비용이 112,250 USD인 중간 수준의 채용 담당자를 모델링합니다. 이 채용 담당자는 일반적인 인적 성능 특성으로 표준 업무 시간 동안 애플리케이션을 처리합니다. 반면에 에이전트 AI 시스템은 개발, 사용자 지정 및 ATS 통합에 23,000 USD의 초기 투자가 필요하며 클라우드 인프라의 최소 월별 운영 비용은 500 USD입니다. 에이전트는 24/7 가용성으로 5분 만에 애플리케이션을 처리하여 2%의 오류율과 8,600개의 애플리케이션을 초과하는 월별 용량을 달성합니다. 이는 에이전트가 애플리케이션당 9배 더 빠르게 작동하고 월별 용량이 39배 더 큰 극적인 효율성 격차입니다. 이 섹션에서는 운영 첫 6개월 동안의 비용 구조 분석, 운영 지표, 볼륨 기반 비교 및 누적 ROI 계산을 살펴봅니다.

기본 비용 구조

다음 표에는 시나리오 A의 초기 설정 비용이 나와 있습니다.

구성 요소	인적 작업	에이전트 AI 시스템
에이전트 개발 및 사용자 지정	해당 사항 없음	15,000 USD
신청자 추적 시스템(ATS) 통합	해당 사항 없음	5,000 USD
훈련 및 최적화	해당 사항 없음	3,000 USD
총 초기 설정 비용	0 USD	23,000 USD

다음 표에는 시나리오 A의 연간 고정 비용이 나와 있습니다.

구성 요소	인적 작업	에이전트 AI 시스템
기본 급여	65,000 USD	해당 사항 없음
이점(30%)	19,500 USD	해당 사항 없음
Workspace 및 장비	12,000 USD	해당 사항 없음
관리 감독(15%)	9,750 USD	해당 사항 없음
훈련 및 개발	6,000 USD	해당 사항 없음
연간 고정 비용 합계	112,250 USD	해당 사항 없음

다음 표에는 시나리오 A의 월별 운영 비용이 나와 있습니다.

구성 요소	인적 운영	에이전트 AI 시스템
클라우드 컴퓨팅	해당 사항 없음	\$200
스토리지	해당 사항 없음	100 USD
데이터베이스 작업	해당 사항 없음	100 USD
모니터링	해당 사항 없음	100 USD
총 월별 고정 비용	9,354 USD	500 USD

운영 지표

다음 표에는 시나리오 A의 운영 지표가 나와 있습니다.

지표	인적 작업	에이전트 AI 시스템
애플리케이션당 처리 시간	45분	5분
시간당 용량	1.33 애플리케이션	애플리케이션 12개
일일 용량(24시간)	10-11개 애플리케이션	288개 애플리케이션
월별 용량	애플리케이션 220개	애플리케이션 8,640개
애플리케이션당 비용	45 USD	2.50 USD
성공적인 고용당 비용	2,200 USD	\$125
오류율	5%	2%
오류 수정 비용	오류당 90 USD	에스컬레이션당 45 USD

블록 기반 비용 분석

다음 표는 시나리오 A에 대한 블록 기반 비용 분석을 보여줍니다. 이 예제에서 에이전트 AI 시스템 비용에는 12개월 동안 매월 1,917 USD의 고정 비용과 분할 상환된 설정 비용이 포함됩니다.

월별 블록	인적 비용	에이전트 AI 시스템 비용	월별 절감액
애플리케이션 100개	4,500 USD	750 USD	3,750 USD
애플리케이션 500개	22,500 USD	2,667 USD	19,833 USD
애플리케이션 1,000개	45,000 USD	4,917 USD	40,083 USD

ROI 분석

다음 표는 매월 500개 애플리케이션 처리를 기반으로 하는 시나리오 A의 ROI 분석을 보여줍니다.

지표	값
월별 인적 비용	22,500 USD
월별 에이전트 비용	2,667 USD
월별 절감액	19,833 USD
연간 절감	237,996 USD
손익분기	1.16개월

누적 비용 비교

다음 표는 매월 500개의 애플리케이션을 가정하여 처음 6개월 동안의 시나리오 A에 대한 누적 비용 비교를 보여줍니다.

월	인적 비용	에이전트 AI 시스템 비용	누적 절감액
1	22,500 USD	25,667 USD	-\$3,167
2	45,000 USD	28,334 USD	16,666 USD
3	67,500 USD	31,001 USD	36,499 USD
4	90,000 USD	33,668 USD	56,332 USD
5	112,500 USD	36,335 USD	76,165 USD
6	135,000 USD	39,002 USD	95,998 USD

에이전트 AI 시스템의 추가 이점

다음은 시나리오 A에서 에이전트 AI 시스템이 제공하는 추가 이점입니다.

- 확장성 - 추가 비용 없이 볼륨 급증을 처리할 수 있습니다.
- 가용성 - 즉시 대응이 가능한 연중무휴 운영

- 일관성 - 균일한 검사 기준 애플리케이션
- 시간 효율성 time-to-hire 대폭 단축
- 사용자 경험 - 후보에 대한 즉각적인 피드백

시나리오 B: 15분 검사 시간

시나리오 B 모델은 인간 채용 담당자가 검색 프로세스를 애플리케이션당 15분으로 간소화한 채용 운영을 최적화했습니다. 이는 시나리오 A에 비해 효율성이 66% 향상되었음을 나타냅니다. 이 시나리오는 중간 수준의 채용 담당자에 대해 112,250 USD의 동일한 완전 로드 연간 비용을 유지합니다. 그러나 8시간 교대 근무 중에 일일 용량이 32개 애플리케이션으로 증가하고 월별 처리량이 660개 애플리케이션에 도달하여 인적 생산성이 크게 향상되었음을 보여줍니다. 인적 효율성이 향상되면 애플리케이션당 비용이 45 USD에서 15 USD로 줄어들어 에이전트 AI 시스템과의 경제적 격차가 줄어듭니다. 그러나 에이전트는 5분의 처리 시간, 288개의 일일 애플리케이션을 지원하는 연중무휴 가용성, 인적 5%에 비해 낮은 2%의 오류율, 8,600개의 애플리케이션을 초과하는 월별 용량이라는 구조적 이점을 유지합니다. 이러한 효율성 개선으로 손익분기 기간이 1.16개월에서 4.76개월로 연장되고 월별 절감액이 19,833 USD에서 4,833 USD로 감소하는 반면, 분석 결과 에이전트 시스템은 고도로 최적화된 인적 운영과 경쟁할 때도 경제적으로 실행 가능한 것으로 나타났습니다. 이는 현재 프로세스 효율성 수준이 에이전트 AI 투자를 정당화하는지 여부를 평가하는 조직에 중요한 인사이트입니다.

기본 비용 구조

다음 표에는 시나리오 B의 연간 고정 비용이 나와 있습니다.

구성 요소	인적 작업	에이전트 AI 시스템
기본 급여	65,000 USD	해당 사항 없음
이점(30%)	19,500 USD	해당 사항 없음
Workspace 및 장비	12,000 USD	해당 사항 없음
관리 감독(15%)	9,750 USD	해당 사항 없음
훈련 및 개발	6,000 USD	해당 사항 없음
총 연간 고정 비용	112,250 USD	해당 사항 없음

다음 표에는 시나리오 B의 구현 비용이 나와 있습니다.

구성 요소	인적 작업	에이전트 AI 시스템
초기 설정	해당 사항 없음	23,000 USD
월별 고정 비용	9,354 USD	500 USD

운영 지표

다음 표에는 시나리오 B의 운영 지표가 나와 있습니다.

지표	인적 작업	에이전트 AI 시스템
애플리케이션당 처리 시간	15분	5분
시간당 용량	애플리케이션 4개	애플리케이션 12개
일일 용량(8시간 교대 근무)	애플리케이션 32개	288개 애플리케이션
월별 용량	660개 애플리케이션	애플리케이션 8,640개
애플리케이션당 비용	15 USD	2.50 USD
성공적인 고용당 비용	2,200 USD	\$125
오류율	5%	2%
오류 수정 비용	오류당 30 USD	에스컬레이션당 45 USD

볼륨 기반 비용 분석

다음 표는 시나리오 B에 대한 볼륨 기반 비용 분석을 보여줍니다. 이 예제에서 에이전트 AI 시스템 비용에는 12개월 동안 매월 1,917 USD의 고정 비용과 분할 상환된 설정 비용이 포함됩니다.

월별 볼륨	인적 비용	에이전트 AI 시스템 비용	월별 절감액
-------	-------	----------------	--------

애플리케이션 100개	1,500 USD	750 USD	750 USD
애플리케이션 500개	7,500 USD	2,667 USD	4,833 USD
애플리케이션 1,000개	15,000 USD	4,917 USD	10,083 USD

ROI 분석

다음 표는 매월 500개 애플리케이션 처리를 기반으로 하는 시나리오 B의 ROI 분석을 보여줍니다.

지표	값
월별 인적 비용	7,500 USD
월별 에이전트 AI 시스템 비용	2,667 USD
월별 절감액	4,833 USD
연간 절감	57,996 USD
손익분기	4.76개월

누적 비용 비교

다음 표는 매월 500개의 애플리케이션을 가정하여 처음 6개월 동안의 시나리오 B에 대한 누적 비용 비교를 보여줍니다.

월	인적 비용	에이전트 AI 시스템 비용	누적 절감액
1	7,500 USD	25,667 USD	-18,167 USD
2	15,000 USD	28,334 USD	-13,334 USD
3	22,500 USD	31,001 USD	-8,501 USD
4	30,000 USD	33,668 USD	-\$3,668

5	37,500 USD	36,335 USD	1,165 USD
6	45,000 USD	39,002 USD	5,998 USD

각 시나리오의 비용 및 이점 비교

지표	시나리오 A	시나리오 B	Impact
검사 시간	45분	15분	66% 개선
일일 용량	애플리케이션 10~11 개	애플리케이션 32개	200% 증가
애플리케이션당 비용	45 USD	15 USD	66% 감소
월별 절감액(500개 애플리케이션)	19,833 USD	4,833 USD	76% 감소
손익분기	1.16개월	4.76개월	310% 더 길

시나리오 B는 추가 인원 수 없이 용량을 늘리고 애플리케이션당 비용을 크게 줄이는 처리 시간 개선으로 인적 운영에서 상당한 효율성 향상을 보여줍니다. 그러나 재무적 영향은 보다 미묘한 그림을 보여줍니다. ROI는 여전히 긍정적이지만 조직은 시나리오 A에 비해 손익분기가 연장되고 월별 절감액이 감소합니다. 이러한 결과는 구현을 위한 중요한 결정 요소를 강조합니다. 에이전트 시스템은 최적화된 인적 운영에 대해서도 재정적으로 실행 가능합니다. 그러나 조직은 장기적인 투자 관점을 채택하고 배포 타임라인과 예상 수익을 평가할 때 볼륨 변동 및 확장성 요구 사항을 신중하게 고려해야 합니다.

그러나 에이전트 AI 시스템은 순수 비용 절감을 넘어 여전히 중요한 운영 이점을 유지합니다. 시간대 또는 업무 시간에 관계없이 즉시 후보를 참여시킬 수 있도록 연중무휴 24시간 가용성을 제공합니다. 모든 애플리케이션에 균일한 기준을 적용하여 일관된 검사 품질을 제공하고, 추가 비용 없이 볼륨 급증을 처리하도록 규모를 조정합니다. 고용주 브랜드와 후보 경험을 개선하는 즉각적인 후보 응답을 제공하며, 첫 번째 애플리케이션에서 수천 번째 애플리케이션과 동일한 고품질 성능을 보장하는 제로 피로 요인으로 작동합니다.

인적 오류는 일반적으로 피로, 주의 산만 또는 지식 격차로 인해 발생하며 종종 잘못된 커뮤니케이션이나 잘못된 정보가 수반됩니다. 에이전트 AI 시스템 오류는 일반적으로 오타 케이스, 모호한 입력 또는 훈련 데이터 제한으로 인해 발생합니다. 이러한 오류는 본질적으로 더 일관된 경향이 있습니다.

품질 및 경험 지표는 인간과 에이전트 역량 간의 명확한 장단점을 보여줍니다.

- 고객 만족도 - 인간은 공감과 복잡한 문제 해결에 뛰어나며 에이전트는 일상적인 쿼리에 대해 일관되고 정확한 정보를 제공합니다.
- 응답 시간 - 응답 시간은 연중무휴 즉시 사용할 수 있는 에이전트를 선호합니다. 인간은 잠재적인 대기열 지연과 함께 업무 시간 지원을 제공합니다.
- 일관성 - 에이전트는 유사한 쿼리에 동일한 응답을 전송합니다. 인간은 접근 방식과 지식 애플리케이션에 따라 다를 수 있습니다.
- 에스컬레이션 처리 - 판단, 창의성 또는 감성 지능이 필요한 복잡한 문제는 여전히 인간의 강점입니다.

결론 및 리소스

에이전트 AI 시스템과 비교한 인간 시스템의 경제성은 단순한 기술 결정 이상을 나타냅니다. 이는 조직이 가치를 창출하고, 위험을 관리하고, 경쟁 우위를 달성하는 방법의 근본적인 혁신을 반영합니다. 성공을 위해서는 작업 특성에 대한 체계적인 평가, 결과에 대한 포괄적인 측정(위험 요소 포함) 및 검증된 결과를 기반으로 한 전략적 조정이 필요합니다.

[엔터프라이즈 AI 채택 상태](#)(ISG 2025 보고서)는 시간이 지남에 따라 적응하거나 컨텍스트를 기억하거나 개선할 수 없는 시스템인 학습 격차로 인해 대부분의 AI 구현이 실패함을 보여줍니다. 성공을 달성하는 조직은 워크플로에 깊이 통합되고 인적 피드백과 운영 경험을 통해 지속적인 개선을 보여주는 학습 가능 시스템에 중점을 둡니다.

적절한 작업부터 시작하여 작업을 작업으로 분해하고, 위험 영향을 포함한 모든 것을 측정하고, 작동 규모를 조정하는 등 이러한 원칙을 이해하는 조직은 비즈니스 성공에 따라 성장하는 최적의 리소스 사용률과 결과 중심 자동화를 통해 지속 가능한 경쟁 우위를 달성할 수 있습니다.

미래는 인간의 전문 지식과 에이전트 AI 기능을 지능적으로 결합할 수 있는 조직에 속합니다. 이를 통해 동적 시장 조건에 필요한 유연성, 학습 용량 및 협업 이점을 유지하면서 우수한 결과를 제공하는 하이브리드 모델을 만들 수 있습니다.

리소스

다음 리소스에서는 에이전트 AI 시스템을 계획, 설계 및 구현하는 데 도움이 될 수 있습니다. AWS

- [에서 에이전트 AI를 위한 서버리스 아키텍처 구축 AWS](#)(AWS 권고 가이드)
- [에서 에이전트 AI 운영 AWS](#)(AWS 권장 가이드)
- [의 에이전트 AI 패턴 및 워크플로 AWS](#)(AWS 권장 가이드)
- [Agentic AI](#)(AWS 권장 가이드)
- [AWS Cost Optimization Hub](#) (AWS 서비스)
- [Amazon Bedrock 설명서](#)(AWS 서비스)
- [비용 최적화 원칙](#)(AWS Well-Architected Framework)
- [AI 에이전트 및 솔루션](#)(AWS Marketplace)

문서 기록

아래 표에 이 가이드의 주요 변경 사항이 설명되어 있습니다. 향후 업데이트에 대한 알림을 받으려면 [RSS 피드](#)를 구독하십시오.

변경 사항	설명	날짜
최초 게시	—	2026년 1월 28일

AWS 권장 가이드 용어집

다음은 AWS 권장 가이드에서 제공하는 전략, 가이드 및 패턴에서 일반적으로 사용되는 용어입니다. 용어집 항목을 제안하려면 용어집 끝에 있는 피드백 제공 링크를 사용하십시오.

숫자

7가지 전략

애플리케이션을 클라우드로 이전하기 위한 7가지 일반적인 마이그레이션 전략 이러한 전략은 Gartner가 2011년에 파악한 5가지 전략을 기반으로 하며 다음으로 구성됩니다.

- 리팩터링/리아키텍트 - 클라우드 네이티브 기능을 최대한 활용하여 애플리케이션을 이동하고 해당 아키텍처를 수정함으로써 민첩성, 성능 및 확장성을 개선합니다. 여기에는 일반적으로 운영 체제와 데이터베이스 이식이 포함됩니다. 예: 온프레미스 Oracle 데이터베이스를 Amazon Aurora PostgreSQL 호환 에디션으로 마이그레이션합니다.
- 리플랫폼(리프트 앤드 리세이프) - 애플리케이션을 클라우드로 이동하고 일정 수준의 최적화를 도입하여 클라우드 기능을 활용합니다. 예: 온프레미스 Oracle 데이터베이스를 AWS 클라우드의 Amazon Relational Database Service(Amazon RDS) for Oracle로 마이그레이션합니다.
- 재구매(드롭 앤드 쇼프) - 일반적으로 기존 라이선스에서 SaaS 모델로 전환하여 다른 제품으로 전환합니다. 예: 고객 관계 관리(CRM) 시스템을 Salesforce.com으로 마이그레이션합니다.
- 리호스팅(리프트 앤드 시프트) - 애플리케이션을 변경하지 않고 클라우드로 이동하여 클라우드 기능을 활용합니다. 예: 온프레미스 Oracle 데이터베이스를 AWS 클라우드클라우드의 EC2 인스턴스에 있는 Oracle로 마이그레이션합니다.
- 재배포(하이퍼바이저 수준의 리프트 앤 시프트) - 새 하드웨어를 구매하거나, 애플리케이션을 다시 작성하거나, 기존 운영을 수정하지 않고도 인프라를 클라우드로 이동합니다. 온프레미스 플랫폼에서 동일한 플랫폼의 클라우드 서비스로 서버를 마이그레이션합니다. 예: Microsoft Hyper-V 애플리케이션을 로 마이그레이션합니다 AWS.
- 유지(보관) - 소스 환경에 애플리케이션을 유지합니다. 대규모 리팩터링이 필요하고 해당 작업을 나중에 연기하려는 애플리케이션과 비즈니스 차원에서 마이그레이션할 이유가 없어 유지하려는 레거시 애플리케이션이 여기에 포함될 수 있습니다.
- 사용 중지 - 소스 환경에서 더 이상 필요하지 않은 애플리케이션을 폐기하거나 제거합니다.

A

ABAC

[속성 기반 액세스 제어](#)를 참조하세요.

추상화된 서비스

[관리형 서비스](#)를 참조하세요.

ACID

[원자성, 일관성, 격리성, 내구성](#)을 참조하세요.

능동-능동 마이그레이션

양방향 복제 도구 또는 이중 쓰기 작업을 사용하여 소스 데이터베이스와 대상 데이터베이스가 동기화된 상태로 유지되고, 두 데이터베이스 모두 마이그레이션 중 연결 애플리케이션의 트랜잭션을 처리하는 데이터베이스 마이그레이션 방법입니다. 이 방법은 일회성 전환이 필요한 대신 소규모의 제어된 배치로 마이그레이션을 지원합니다. 더 유연하지만 [액티브 패시브 마이그레이션](#)보다 더 많은 작업이 필요합니다.

능동-수동 마이그레이션

소스 데이터베이스와 대상 데이터베이스가 동기화된 상태로 유지되지만 소스 데이터베이스만 연결 애플리케이션의 트랜잭션을 처리하고 데이터는 대상 데이터베이스로 복제되는 데이터베이스 마이그레이션 방법입니다. 대상 데이터베이스는 마이그레이션 중 어떤 트랜잭션도 허용하지 않습니다.

집계 함수

행 그룹에서 작동하고 그룹에 대한 단일 반환 값을 계산하는 SQL 함수입니다. 집계 함수의 예로 SUM 및 MAX가 있습니다.

AI

[인공 지능](#)을 참조하세요.

AI Ops

[인공 지능 운영](#)을 참조하세요.

익명화

데이터세트에서 개인 정보를 영구적으로 삭제하는 프로세스입니다. 익명화는 개인 정보 보호에 도움이 될 수 있습니다. 익명화된 데이터는 더 이상 개인 데이터로 간주되지 않습니다.

안티 패턴

솔루션이 다른 솔루션보다 비생산적이거나 비효율적이거나 덜 효과적이어서 반복되는 문제에 자주 사용되는 솔루션입니다.

애플리케이션 제어

맬웨어로부터 시스템을 보호하기 위해 승인된 애플리케이션만 사용하도록 허용하는 보안 접근 방식입니다.

애플리케이션 포트폴리오

애플리케이션 구축 및 유지 관리 비용과 애플리케이션의 비즈니스 가치를 비롯하여 조직에서 사용하는 각 애플리케이션에 대한 세부 정보 모음입니다. 이 정보는 [포트폴리오 탐색 및 분석 프로세스](#)의 핵심이며 마이그레이션, 현대화 및 최적화할 애플리케이션을 식별하고 우선순위를 정하는 데 도움이 됩니다.

인공 지능

컴퓨터 기술을 사용하여 학습, 문제 해결, 패턴 인식 등 일반적으로 인간과 관련된 인지 기능을 수행하는 것을 전문으로 하는 컴퓨터 과학 분야입니다. 자세한 내용은 [What is Artificial Intelligence?](#)를 참조하십시오.

인공 지능 운영(AIOps)

기계 학습 기법을 사용하여 운영 문제를 해결하고, 운영 인시던트 및 사용자 개입을 줄이고, 서비스 품질을 높이는 프로세스입니다. AWS 마이그레이션 전략에서 AIOps가 사용되는 방법에 대한 자세한 내용은 [운영 통합 가이드](#)를 참조하십시오.

비대칭 암호화

한 쌍의 키, 즉 암호화를 위한 퍼블릭 키와 복호화를 위한 프라이빗 키를 사용하는 암호화 알고리즘입니다. 퍼블릭 키는 복호화에 사용되지 않으므로 공유할 수 있지만 프라이빗 키에 대한 액세스는 엄격히 제한되어야 합니다.

원자성, 일관성, 격리성, 내구성(ACID)

오류, 정전 또는 기타 문제가 발생한 경우에도 데이터베이스의 데이터 유효성과 운영 신뢰성을 보장하는 소프트웨어 속성 세트입니다.

ABAC(속성 기반 액세스 제어)

부서, 직무, 팀 이름 등의 사용자 속성을 기반으로 세분화된 권한을 생성하는 방식입니다. 자세한 내용은 AWS Identity and Access Management (IAM) 설명서의 [용 ABAC AWS](#)를 참조하세요.

신뢰할 수 있는 데이터 소스

가장 신뢰할 수 있는 정보 소스로 간주되는 기본 버전의 데이터를 저장하는 위치입니다. 익명화, 편집 또는 가명화와 같은 데이터 처리 또는 수정의 목적으로 신뢰할 수 있는 데이터 소스의 데이터를 다른 위치로 복사할 수 있습니다.

가용 영역

다른 가용 영역의 장애로부터 격리 AWS 리전 되고 동일한 리전의 다른 가용 영역에 저렴하고 지연 시간이 짧은 네트워크 연결을 제공하는 내의 고유한 위치입니다.

AWS 클라우드 채택 프레임워크(AWS CAF)

조직이 클라우드로 성공적으로 전환 AWS 하기 위한 효율적이고 효과적인 계획을 개발하는 데 도움이 되는 지침 및 모범 사례 프레임워크입니다. AWS CAF는 지침을 비즈니스, 사람, 거버넌스, 플랫폼, 보안 및 운영이라는 6가지 중점 영역으로 구성합니다. 비즈니스, 사람 및 거버넌스 관점은 비즈니스 기술과 프로세스에 초점을 맞추고, 플랫폼, 보안 및 운영 관점은 전문 기술과 프로세스에 중점을 둡니다. 예를 들어, 사람 관점은 인사(HR), 직원 배치 기능 및 인력 관리를 담당하는 이해관계자를 대상으로 합니다. 이러한 관점에서 AWS CAF는 성공적인 클라우드 채택을 위해 조직을 준비하는 데 도움이 되는 인력 개발, 교육 및 커뮤니케이션에 대한 지침을 제공합니다. 자세한 내용은 [AWS CAF 웹사이트](#)와 [AWS CAF 백서](#)를 참조하세요.

AWS 워크로드 검증 프레임워크(AWS WQF)

데이터베이스 마이그레이션 워크로드를 평가하고, 마이그레이션 전략을 권장하고, 작업 견적을 제공하는 도구입니다. AWS WQF는 AWS Schema Conversion Tool (AWS SCT)에 포함되어 있습니다. 데이터베이스 스키마 및 코드 객체, 애플리케이션 코드, 종속성 및 성능 특성을 분석하고 평가 보고서를 제공합니다.

B

악성 봇

개인 또는 조직을 방해하거나 해를 입히기 위한 [봇](#)입니다.

BCP

[비즈니스 연속성 계획](#)을 참조하세요.

동작 그래프

리소스 동작과 시간 경과에 따른 상호 작용에 대한 통합된 대화형 뷰입니다. Amazon Detective에서 동작 그래프를 사용하여 실패한 로그온 시도, 의심스러운 API 직접 호출 및 유사한 작업을 검사할 수 있습니다. 자세한 내용은 Detective 설명서의 [Data in a behavior graph](#)를 참조하십시오.

빅 엔디안 시스템

가장 중요한 바이트를 먼저 저장하는 시스템입니다. [엔디안](#)도 참조하세요.

바이너리 분류

바이너리 결과(가능한 두 클래스 중 하나)를 예측하는 프로세스입니다. 예를 들어, ML 모델이 “이 이메일이 스팸인가요, 스팸이 아닌가요?”, ‘이 제품은 책임가요, 자동차인가요?’ 등의 문제를 예측해야 할 수 있습니다.

블룸 필터

요소가 세트의 멤버인지 여부를 테스트하는 데 사용되는 메모리 효율성이 높은 확률론적 데이터 구조입니다.

블루/그린(Blue/Green) 배포

동일하지만 별개의 두 환경을 생성하는 배포 전략입니다. 하나의 환경(파란색)에서 현재 애플리케이션 버전을 실행하고 새 애플리케이션 버전은 다른 환경(녹색)에서 실행합니다. 이 전략을 사용하면 영향을 최소화하면서 신속하게 롤백할 수 있습니다.

bot

인터넷을 통해 자동화된 태스크를 실행하고 인적 활동이나 상호 작용을 시뮬레이션하는 소프트웨어 애플리케이션입니다. 인터넷에서 정보를 인덱싱하는 웹 크롤러와 같이 유용하거나 이로운 봇도 있습니다. 악성 봇이라고 하는 다른 일부 봇은 개인 또는 조직을 방해하거나 해를 입히기 위한 봇입니다.

봇넷

[맬웨어](#)에 감염되고 봇 허더 또는 봇 운영자와 같은 단일 당사자가 제어하는 [봇](#) 네트워크입니다. 봇넷은 봇의 규모와 봇의 영향 범위를 확대하는 가장 잘 알려진 메커니즘입니다.

브랜치

코드 리포지토리의 포함된 영역입니다. 리포지토리에 생성되는 첫 번째 브랜치가 기본 브랜치입니다. 기존 브랜치에서 새 브랜치를 생성한 다음 새 브랜치에서 기능을 개발하거나 버그를 수정할 수 있습니다. 기능을 구축하기 위해 생성하는 브랜치를 일반적으로 기능 브랜치라고 합니다. 기능을 출시할 준비가 되면 기능 브랜치를 기본 브랜치에 다시 병합합니다. 자세한 내용은 [About branches](#)(GitHub 설명서)를 참조하십시오.

긴급 액세스 권한

예외적인 상황에서 승인된 프로세스를 통해 사용자가 일반적으로 액세스할 권한이 없는데 액세스할 수 있는 빠른 방법입니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected 지침의 [Implement break-glass procedures](#) 지표를 참조하세요.

브라운필드 전략

사용자 환경의 기존 인프라 시스템 아키텍처에 브라운필드 전략을 채택할 때는 현재 시스템 및 인프라의 제약 조건을 중심으로 아키텍처를 설계합니다. 기존 인프라를 확장하는 경우 브라운필드 전략과 [그린필드](#) 전략을 혼합할 수 있습니다.

버퍼 캐시

가장 자주 액세스하는 데이터가 저장되는 메모리 영역입니다.

사업 역량

기업이 가치를 창출하기 위해 하는 일(예: 영업, 고객 서비스 또는 마케팅)입니다. 마이크로서비스 아키텍처 및 개발 결정은 비즈니스 역량에 따라 이루어질 수 있습니다. 자세한 내용은 백서의 [AWS에서 컨테이너화된 마이크로서비스 실행의 비즈니스 역량 중심의 구성화](#) 섹션을 참조하십시오.

비즈니스 연속성 계획(BCP)

대규모 마이그레이션과 같은 중단 이벤트가 운영에 미치는 잠재적 영향을 해결하고 비즈니스가 신속하게 운영을 재개할 수 있도록 지원하는 계획입니다.

C

CAF

[AWS Cloud Adoption Framework](#)를 참조하세요.

카나리 배포

최종 사용자에게 제공하는 느린 증분 릴리스 버전입니다. 확신이 들면 새 버전을 배포하고 현재 버전을 완전히 교체합니다.

CCoE

[클라우드 혁신 센터](#)를 참조하세요.

CDC

[데이터 캡처 변경](#)을 참조하세요.

변경 데이터 캡처(CDC)

데이터베이스 테이블과 같은 데이터 소스의 변경 내용을 추적하고 변경 사항에 대한 메타데이터를 기록하는 프로세스입니다. 대상 시스템의 변경 내용을 감사하거나 복제하여 동기화를 유지하는 등의 다양한 용도로 CDC를 사용할 수 있습니다.

카오스 엔지니어링

시스템의 복원력을 테스트하기 위해 의도적으로 장애나 중단 이벤트를 도입합니다. [AWS Fault Injection Service \(AWS FIS\)](#)를 사용하여 AWS 워크로드에 스트레스를 주고 응답을 평가하는 실험을 수행할 수 있습니다.

CI/CD

[지속적 통합 및 지속적 전송](#)을 참조하세요.

분류

예측을 생성하는 데 도움이 되는 분류 프로세스입니다. 분류 문제에 대한 ML 모델은 이산 값을 예측합니다. 이산 값은 항상 서로 다릅니다. 예를 들어, 모델이 이미지에 자동차가 있는지 여부를 평가해야 할 수 있습니다.

클라이언트측 암호화

대상이 데이터를 AWS 서비스 수신하기 전에 로컬에서 데이터를 암호화합니다.

클라우드 혁신 센터(CCoE)

클라우드 모범 사례 개발, 리소스 동원, 마이그레이션 타임라인 설정, 대규모 혁신을 통한 조직 선도 등 조직 전체에서 클라우드 채택 노력을 추진하는 다분야 팀입니다. 자세한 내용은 AWS 클라우드 엔터프라이즈 전략 블로그의 [CCoE 게시물](#)을 참조하세요.

클라우드 컴퓨팅

원격 데이터 스토리지와 IoT 디바이스 관리에 일반적으로 사용되는 클라우드 기술 클라우드 컴퓨팅은 일반적으로 [엣지 컴퓨팅](#) 기술에 연결되어 있습니다.

클라우드 운영 모델

IT 조직에서 하나 이상의 클라우드 환경을 구축, 성숙화 및 최적화하는 데 사용되는 운영 모델입니다. 자세한 내용은 [클라우드 운영 모델 구축](#)을 참조하십시오.

클라우드 채택 단계

조직이 AWS 클라우드로 마이그레이션할 때 일반적으로 거치는 4단계는 다음과 같습니다.

- 프로젝트 - 개념 증명 및 학습 목적으로 몇 가지 클라우드 관련 프로젝트 실행
- 기반 - 클라우드 채택 확장을 위한 기초 투자(예: 랜딩 존 생성, CCoE 정의, 운영 모델 구축)
- 마이그레이션 - 개별 애플리케이션 마이그레이션
- Re-invention - 제품 및 서비스 최적화와 클라우드 혁신

이러한 단계는 Stephen Orban이 블로그 게시물 [The Journey Toward Cloud-First and the Stages of Adoption](#) on the AWS 클라우드 Enterprise Strategy 블로그에서 정의했습니다. AWS 마이그레이션 전략과 어떤 관련이 있는지에 대한 자세한 내용은 [마이그레이션 준비 가이드](#)를 참조하세요.

CMDB

[구성 관리 데이터베이스](#)를 참조하세요.

코드 리포지토리

소스 코드와 설명서, 샘플, 스크립트 등의 기타 자산이 버전 관리 프로세스를 통해 저장되고 업데이트되는 위치입니다. 일반적인 클라우드 리포지토리로 GitHub 또는 Bitbucket Cloud가 포함됩니다. 코드의 각 버전을 브랜치라고 합니다. 마이크로서비스 구조에서 각 리포지토리는 단일 기능 전용입니다. 단일 CI/CD 파이프라인은 여러 리포지토리를 사용할 수 있습니다.

콜드 캐시

비어 있거나, 제대로 채워지지 않았거나, 오래되었거나 관련 없는 데이터를 포함하는 버퍼 캐시입니다. 주 메모리나 디스크에서 데이터베이스 인스턴스를 읽어야 하기 때문에 성능에 영향을 미치며, 이는 버퍼 캐시에서 읽는 것보다 느립니다.

콜드 데이터

거의 액세스되지 않고 일반적으로 과거 데이터인 데이터. 이런 종류의 데이터를 쿼리할 때는 일반적으로 느린 쿼리가 허용됩니다. 이 데이터를 성능이 낮고 비용이 저렴한 스토리지 계층 또는 클래스로 옮기면 비용을 절감할 수 있습니다.

컴퓨터 비전(CV)

기계 학습을 사용하여 디지털 이미지 및 비디오와 같은 시각적 형식에서 정보를 분석하고 추출하는 [AI](#) 필드입니다. 예를 들어 Amazon SageMaker AI는 CV에 대한 이미지 처리 알고리즘을 제공합니다.

구성 드리프트

워크로드의 경우 구성이 예상되는 상태에서 변경됩니다. 이로 인해 워크로드가 규정을 준수하지 않을 수 있으며, 이는 일반적으로 점진적이고 의도되지 않은 작업입니다.

구성 관리 데이터베이스(CMDB)

하드웨어 및 소프트웨어 구성 요소와 해당 구성을 포함하여 데이터베이스와 해당 IT 환경에 대한 정보를 저장하고 관리하는 리포지토리입니다. 일반적으로 마이그레이션의 포트폴리오 탐색 및 분석 단계에서 CMDB의 데이터를 사용합니다.

규정 준수 팩

규정 준수 및 보안 검사를 사용자 지정하기 위해 조합할 수 있는 AWS Config 규칙 및 수정 작업 모음입니다. YAML 템플릿을 사용하여 적합성 팩을 AWS 계정 및 리전 또는 조직 전체에 단일 엔터티로 배포할 수 있습니다. 자세한 내용은 AWS Config 설명서의 [적합성 팩](#)을 참조하세요.

지속적 통합 및 지속적 전달(CI/CD)

소프트웨어 릴리스 프로세스의 소스, 빌드, 테스트, 스테이징 및 프로덕션 단계를 자동화하는 프로세스입니다. CI/CD는 일반적으로 파이프라인으로 설명됩니다. CI/CD를 통해 프로세스를 자동화하고, 생산성을 높이고, 코드 품질을 개선하고, 더 빠르게 제공할 수 있습니다. 자세한 내용은 [지속적 전달의 이점](#)을 참조하십시오. CD는 지속적 배포를 의미하기도 합니다. 자세한 내용은 [지속적 전달\(Continuous Delivery\)](#)과 [지속적인 개발](#)을 참조하십시오.

CV

[컴퓨터 비전](#)을 참조하세요.

D

저장 데이터

스토리지에 있는 데이터와 같이 네트워크에 고정되어 있는 데이터입니다.

데이터 분류

중요도와 민감도를 기준으로 네트워크의 데이터를 식별하고 분류하는 프로세스입니다. 이 프로세스는 데이터에 대한 적절한 보호 및 보존 제어를 결정하는 데 도움이 되므로 사이버 보안 위험 관리 전략의 중요한 구성 요소입니다. 데이터 분류는 AWS Well-Architected Framework의 보안 원칙 구성 요소입니다. 자세한 내용은 [데이터 분류](#)를 참조하십시오.

데이터 드리프트

프로덕션 데이터와 ML 모델 학습에 사용된 데이터 간의 상당한 차이 또는 시간 경과에 따른 입력 데이터의 의미 있는 변화. 데이터 드리프트는 ML 모델 예측의 전반적인 품질, 정확성 및 공정성을 저하시킬 수 있습니다.

전송 중 데이터

네트워크를 통과하고 있는 데이터입니다. 네트워크 리소스 사이를 이동 중인 데이터를 예로 들 수 있습니다.

데이터 메시

중앙 집중식 관리 및 거버넌스를 통해 분산되고 탈중앙화된 데이터 소유권을 제공하는 아키텍처 프레임워크입니다.

데이터 최소화

꼭 필요한 데이터만 수집하고 처리하는 원칙입니다. 에서 데이터를 최소화하면 개인 정보 보호 위험, 비용 및 분석 탄소 발자국을 줄일 AWS 클라우드 수 있습니다.

데이터 경계

신뢰할 수 있는 자격 증명만 예상 네트워크에서 신뢰할 수 있는 리소스에 액세스하도록 하는 데 도움이 되는 AWS 환경의 예방 가드레일 세트입니다. 자세한 내용은 [데이터 경계 구축을 참조하세요 AWS](#).

데이터 사전 처리

원시 데이터를 ML 모델이 쉽게 구문 분석할 수 있는 형식으로 변환하는 것입니다. 데이터를 사전 처리한다는 것은 특정 열이나 행을 제거하고 누락된 값, 일관성이 없는 값 또는 중복 값을 처리함을 의미할 수 있습니다.

데이터 출처

라이프사이클 전반에 걸쳐 데이터의 출처와 기록을 추적하는 프로세스(예: 데이터 생성, 전송, 저장 방법).

데이터 주체

데이터를 수집 및 처리하는 개인입니다.

데이터 웨어하우스

분석과 같은 비즈니스 인텔리전스를 지원하는 데이터 관리 시스템입니다. 데이터 웨어하우스에는 보통 많은 양의 기록 데이터가 포함되며 일반적으로 쿼리 및 분석에 사용됩니다.

데이터 정의 언어(DDL)

데이터베이스에서 테이블 및 객체의 구조를 만들거나 수정하기 위한 명령문 또는 명령입니다.

데이터베이스 조작 언어(DML)

데이터베이스에서 정보를 수정(삽입, 업데이트 및 삭제)하기 위한 명령문 또는 명령입니다.

DDL

[데이터 정의 언어](#)를 참조하세요.

딥 앙상블

예측을 위해 여러 딥 러닝 모델을 결합하는 것입니다. 딥 앙상블을 사용하여 더 정확한 예측을 얻거나 예측의 불확실성을 추정할 수 있습니다.

딥 러닝

여러 계층의 인공 신경망을 사용하여 입력 데이터와 관심 대상 변수 간의 매핑을 식별하는 ML 하위 분야입니다.

심층 방어

네트워크와 그 안의 데이터 기밀성, 무결성 및 가용성을 보호하기 위해 컴퓨터 네트워크 전체에 일련의 보안 메커니즘과 제어를 신중하게 계층화하는 정보 보안 접근 방식입니다. 이 전략을 채택하면 AWS Organizations 구조의 여러 계층에 여러 제어를 AWS 추가하여 리소스를 보호할 수 있습니다. 예를 들어, 심층 방어 접근 방식은 다단계 인증, 네트워크 세분화 및 암호화를 결합할 수 있습니다.

위임된 관리자

에서 AWS Organizations 호환되는 서비스는 AWS 멤버 계정을 등록하여 조직의 계정을 관리하고 해당 서비스에 대한 권한을 관리할 수 있습니다. 이러한 계정을 해당 서비스의 위임된 관리자라고 합니다. 자세한 내용과 호환되는 서비스 목록은 AWS Organizations 설명서의 [AWS Organizations 와 함께 사용할 수 있는 AWS 서비스](#)를 참조하십시오.

배포

대상 환경에서 애플리케이션, 새 기능 또는 코드 수정 사항을 사용할 수 있도록 하는 프로세스입니다. 배포에는 코드 베이스의 변경 사항을 구현한 다음 애플리케이션 환경에서 해당 코드베이스를 구축하고 실행하는 작업이 포함됩니다.

개발 환경

[환경](#)을 참조하세요.

탐지 제어

이벤트 발생 후 탐지, 기록 및 알림을 수행하도록 설계된 보안 제어입니다. 이러한 제어는 기존의 예방적 제어를 우회한 보안 이벤트를 알리는 2차 방어선입니다. 자세한 내용은 AWS에서 보안 제어 구현의 [탐지 제어](#)를 참조하세요.

개발 가치 흐름 매핑 (DVSM)

소프트웨어 개발 라이프사이클에서 속도와 품질에 부정적인 영향을 미치는 제약 조건을 식별하고 우선 순위를 지정하는 데 사용되는 프로세스입니다. DVSM은 원래 린 제조 방식을 위해 설계된 가치 흐름 매핑 프로세스를 확장합니다. 소프트웨어 개발 프로세스를 통해 가치를 창출하고 이동하는 데 필요한 단계와 팀에 중점을 둡니다.

디지털 트윈

건물, 공장, 산업 장비 또는 생산 라인과 같은 실제 시스템을 가상으로 표현한 것입니다. 디지털 트윈은 예측 유지 보수, 원격 모니터링, 생산 최적화를 지원합니다.

차원 테이블

[스타 스키마](#)에서 팩트 테이블의 정량적 데이터에 대한 데이터 속성을 포함하는 더 작은 테이블을 말합니다. 차원 테이블 속성은 일반적으로 텍스트 필드나 텍스트처럼 동작하는 개별 숫자입니다. 이러한 속성은 보통 쿼리 제약, 필터링 및 결과 세트 레이블 지정에 사용됩니다.

재해

워크로드 또는 시스템이 기본 배포 위치에서 비즈니스 목표를 달성하지 못하게 방해하는 이벤트입니다. 이러한 이벤트는 자연재해, 기술적 오류, 의도하지 않은 구성 오류 또는 멀웨어 공격과 같은 사람의 행동으로 인한 결과일 수 있습니다.

재해 복구(DR)

[재해](#)로 인한 가동 중지 시간 및 데이터 손실을 최소화하기 위해 사용하는 전략 및 프로세스입니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework의 [Disaster Recovery of Workloads on AWS: Recovery in the Cloud](#)를 참조하세요.

DML

[데이터베이스 조작 언어](#)를 참조하세요.

도메인 기반 설계

구성 요소를 각 구성 요소가 제공하는 진화하는 도메인 또는 핵심 비즈니스 목표에 연결하여 복잡한 소프트웨어 시스템을 개발하는 접근 방식입니다. 이 개념은 에릭 에반스에 의해 그의 저서인 도메인 기반 디자인: 소프트웨어 중심의 복잡성 해결(Boston: Addison-Wesley Professional, 2003)에서 소개되었습니다. Strangler Fig 패턴과 함께 도메인 기반 설계를 사용하는 방법에 대한 자세한 내용은 [컨테이너 및 Amazon API Gateway를 사용하여 기존의 Microsoft ASP.NET\(ASMX\) 웹 서비스를 점진적으로 현대화하는 방법](#)을 참조하십시오.

DR

[재해 복구](#)를 참조하세요.

드리프트 감지

기준이 되는 구성과의 편차 추적을 말합니다. 예를 들어 AWS CloudFormation 를 사용하여 [시스템 리소스의 드리프트를 감지](#)하거나 사용하여 AWS Control Tower 거버넌스 요구 사항 준수에 영향을 미칠 수 있는 [랜딩 존의 변경 사항을 감지](#)할 수 있습니다.

DVSM

[개발 가치 흐름 매핑](#)을 참조하세요.

E

EDA

[탐색 데이터 분석](#)을 참조하세요.

EDI

[전자 데이터 교환](#)을 참조하세요.

엣지 컴퓨팅

IoT 네트워크의 엣지에서 스마트 디바이스의 컴퓨팅 성능을 개선하는 기술 엣지 컴퓨팅은 [클라우드 컴퓨팅](#)에 비해 보다 통신 지연 시간을 줄이고 응답 시간을 개선할 수 있습니다.

전자 데이터 교환(EDI)

조직 간 비즈니스 문서의 자동화된 교환을 나타냅니다. 자세한 내용은 [전자 데이터 교환\(EDI\)이란 무엇인가요?](#)를 참조하세요.

암호화

사람이 읽을 수 있는 일반 텍스트 데이터를 사이버텍스트로 변환하는 컴퓨팅 프로세스입니다.

암호화 키

암호화 알고리즘에 의해 생성되는 무작위 비트의 암호화 문자열입니다. 키의 길이는 다양할 수 있으며 각 키는 예측할 수 없고 고유하게 설계되었습니다.

엔디안

컴퓨터 메모리에 바이트가 저장되는 순서입니다. 빅 엔디안 시스템은 가장 중요한 바이트를 먼저 저장합니다. 리틀 엔디안 시스템은 가장 덜 중요한 바이트를 먼저 저장합니다.

엔드포인트

[서비스 엔드포인트](#)를 참조하세요.

엔드포인트 서비스

Virtual Private Cloud(VPC)에서 호스팅하여 다른 사용자와 공유할 수 있는 서비스입니다. 를 사용하여 엔드포인트 서비스를 생성하고 다른 AWS 계정 또는 AWS Identity and Access Management (IAM) 보안 주체에 권한을 AWS PrivateLink 부여할 수 있습니다. 이러한 계정 또는 보안 주체는 인터페이스 VPC 엔드포인트를 생성하여 엔드포인트 서비스에 비공개로 연결할 수 있습니다. 자세한 내용은 Amazon Virtual Private Cloud(VPC) 설명서의 [엔드포인트 서비스 생성](#)을 참조하십시오.

엔터프라이즈 리소스 계획(ERP)

엔터프라이즈의 주요 비즈니스 프로세스(예: 회계, [MES](#), 프로젝트 관리)를 자동화하고 관리하는 시스템입니다.

봉투 암호화

암호화 키를 다른 암호화 키로 암호화하는 프로세스입니다. 자세한 내용은 AWS Key Management Service (AWS KMS) 설명서의 [봉투 암호화](#)를 참조하세요.

환경

실행 중인 애플리케이션의 인스턴스입니다. 다음은 클라우드 컴퓨팅의 일반적인 환경 유형입니다.

- 개발 환경 - 애플리케이션 유지 관리를 담당하는 핵심 팀만 사용할 수 있는 실행 중인 애플리케이션의 인스턴스입니다. 개발 환경은 변경 사항을 상위 환경으로 승격하기 전에 테스트하는 데 사용됩니다. 이러한 유형의 환경을 테스트 환경이라고도 합니다.
- 하위 환경 - 초기 빌드 및 테스트에 사용되는 환경을 비롯한 애플리케이션의 모든 개발 환경입니다.
- 프로덕션 환경 - 최종 사용자가 액세스할 수 있는 실행 중인 애플리케이션의 인스턴스입니다. CI/CD 파이프라인에서 프로덕션 환경이 마지막 배포 환경입니다.
- 상위 환경 - 핵심 개발 팀 이외의 사용자가 액세스할 수 있는 모든 환경입니다. 프로덕션 환경, 프로덕션 이전 환경 및 사용자 수용 테스트를 위한 환경이 여기에 포함될 수 있습니다.

에픽

애자일 방법론에서 작업을 구성하고 우선순위를 정하는 데 도움이 되는 기능적 범주입니다. 에픽은 요구 사항 및 구현 작업에 대한 개괄적인 설명을 제공합니다. 예를 들어, AWS CAF 보안 에픽에는 ID 및 액세스 관리, 탐지 제어, 인프라 보안, 데이터 보호 및 인시던트 대응이 포함됩니다. AWS 마 이그레이션 전략의 에픽에 대한 자세한 내용은 [프로그램 구현 가이드](#)를 참조하십시오.

ERP

[엔터프라이즈 리소스 계획](#)을 참조하세요.

탐색 데이터 분석(EDA)

데이터 세트를 분석하여 주요 특성을 파악하는 프로세스입니다. 데이터를 수집 또는 집계한 다음 초기 조사를 수행하여 패턴을 찾고, 이상을 탐지하고, 가정을 확인합니다. EDA는 요약 통계를 계산하고 데이터 시각화를 생성하여 수행됩니다.

F

팩트 테이블

[스타 스키마](#)의 중앙 테이블입니다. 비즈니스 운영에 대한 정량적 데이터를 저장합니다. 일반적으로 팩트 테이블은 측정값이 있는 열 및 차원 테이블에 대한 외래 키가 있는 열과 같이 두 가지 열 유형을 포함합니다.

빠른 실패

개발 수명 주기를 줄이기 위해 빈번한 증분 테스트를 사용하는 철학입니다. 애자일 접근 방식의 핵심입니다.

장애 격리 경계

에서 장애의 영향을 제한하고 워크로드의 복원력을 개선하는 데 도움이 되는 가용 영역, AWS 리전 컨트롤 플레인 또는 데이터 플레인과 같은 AWS 클라우드경계입니다. 자세한 내용은 [AWS 장애 격리 경계](#)를 참조하세요.

기능 브랜치

[브랜치](#)를 참조하세요.

기능

예측에 사용하는 입력 데이터입니다. 예를 들어, 제조 환경에서 기능은 제조 라인에서 주기적으로 캡처되는 이미지일 수 있습니다.

기능 중요도

모델의 예측에 특성이 얼마나 중요한지를 나타냅니다. 이는 일반적으로 SHAP(Shapley Additive Descriptions) 및 통합 그래디언트와 같은 다양한 기법을 통해 계산할 수 있는 수치 점수로 표현됩니다. 자세한 내용은 [기계 학습 모델 해석 가능성을 참조하세요 AWS](#).

기능 변환

추가 소스로 데이터를 보강하거나, 값을 조정하거나, 단일 데이터 필드에서 여러 정보 세트를 추출하는 등 ML 프로세스를 위해 데이터를 최적화하는 것입니다. 이를 통해 ML 모델이 데이터를 활용

할 수 있습니다. 예를 들어, 날짜 '2021-05-27 00:15:37'을 '2021년', '5월', '목', '15일'로 분류하면 학습 알고리즘이 다양한 데이터 구성 요소와 관련된 미묘한 패턴을 학습하는 데 도움이 됩니다.

퓨샷 프롬프팅

유사한 태스크를 수행하도록 요청하기 전에 [LLM](#)에 태스크와 원하는 출력을 보여주는 몇 가지 예제를 제공합니다. 이 기법은 모델이 프롬프트에 포함된 예제(샷)에서 학습하는 컨텍스트 내 학습을 적용합니다. 퓨샷 프롬프팅은 특정 형식 지정, 추론 또는 분야별 지식이 필요한 태스크에 효과적일 수 있습니다. [제로샷 프롬프팅](#)도 참조하세요.

FGAC

[세분화된 액세스 제어](#)를 참조하세요.

세분화된 액세스 제어(FGAC)

여러 조건을 사용하여 액세스 요청을 허용하거나 거부합니다.

플래시컷 마이그레이션

단계적 접근 방식을 사용하는 대신 [변경 데이터 캡처](#)를 통해 지속적 데이터 복제를 사용하여 최단 시간에 데이터를 마이그레이션하는 데이터베이스 마이그레이션 방법입니다. 목표는 가동 중지 시간을 최소화하는 것입니다.

FM

[파운데이션 모델](#)을 참조하세요.

파운데이션 모델(FM)

일반화되고 레이블이 지정되지 않은 데이터의 대규모 데이터세트에서 훈련된 대규모 딥 러닝 신경망입니다. FM은 언어 이해, 텍스트 및 이미지 생성, 자연어 대화와 같은 다양한 일반 태스크를 수행할 수 있습니다. 자세한 내용은 [파운데이션 모델이란?](#)을 참조하세요.

G

생성형 AI

대량의 데이터에서 훈련되었으며 간단한 텍스트 프롬프트를 사용하여 이미지, 비디오, 텍스트, 오디오와 같은 새 콘텐츠와 아티팩트를 생성할 수 있는 [AI](#) 모델의 하위 세트입니다. 자세한 내용은 [생성형 AI란 무엇인가요?](#)를 참조하세요.

지리적 차단

[지리적 제한](#)을 참조하세요.

지리적 제한(지리적 차단)

Amazon CloudFront에서 특정 국가의 사용자가 콘텐츠 배포에 액세스하지 못하도록 하는 옵션입니다. 허용 목록 또는 차단 목록을 사용하여 승인된 국가와 차단된 국가를 지정할 수 있습니다. 자세한 내용은 CloudFront 설명서의 [콘텐츠의 지리적 배포 제한](#)을 참조하십시오.

Gitflow 워크플로

하위 환경과 상위 환경이 소스 코드 리포지토리의 서로 다른 브랜치를 사용하는 방식입니다. Gitflow 워크플로는 레거시로 간주되며 [트렁크 기반 워크플로](#)는 선호되는 현대적 접근 방식입니다.

골든 이미지

시스템 또는 소프트웨어의 새 인스턴스를 배포하기 위한 템플릿으로 사용되는 해당 시스템 또는 소프트웨어의 스냅샷입니다. 예를 들어 제조 분야에서는 골든 이미지를 사용하여 여러 디바이스에서 소프트웨어를 프로비저닝할 수 있으며 이를 통해 디바이스 제조 작업의 속도, 확장성 및 생산성을 개선할 수 있습니다.

브라운필드 전략

새로운 환경에서 기존 인프라의 부재 시스템 아키텍처에 대한 그린필드 전략을 채택할 때 [브라운필드](#)라고도 하는 기존 인프라와의 호환성 제한 없이 모든 새로운 기술을 선택할 수 있습니다. 기존 인프라를 확장하는 경우 브라운필드 전략과 그린필드 전략을 혼합할 수 있습니다.

가드레일

조직 단위(OU) 전체에서 리소스, 정책 및 규정 준수를 관리하는 데 도움이 되는 중요 규칙입니다. 예방 가드레일은 규정 준수 표준에 부합하도록 정책을 시행하며, 서비스 제어 정책과 IAM 권한 경계를 사용하여 구현됩니다. 탐지 가드레일은 정책 위반 및 규정 준수 문제를 감지하고 해결을 위한 알림을 생성하며, 이는 AWS Config Amazon GuardDuty AWS Security Hub CSPM, , AWS Trusted Advisor Amazon Inspector 및 사용자 지정 AWS Lambda 검사를 사용하여 구현됩니다.

H

HA

[고가용성](#)을 참조하세요.

이기종 데이터베이스 마이그레이션

다른 데이터베이스 엔진을 사용하는 대상 데이터베이스로 소스 데이터베이스 마이그레이션(예: Oracle에서 Amazon Aurora로) 이기종 마이그레이션은 일반적으로 리아키텍트 작업의 일부이며 스

키마를 변환하는 것은 복잡한 작업일 수 있습니다. AWS 는 스키마 변환에 도움이 되는 [AWS SCT](#)를 제공합니다.

높은 가용성(HA)

문제나 재해 발생 시 개입 없이 지속적으로 운영할 수 있는 워크로드의 능력. HA 시스템은 자동으로 장애 조치되고, 지속적으로 고품질 성능을 제공하고, 성능에 미치는 영향을 최소화하면서 다양한 부하와 장애를 처리하도록 설계되었습니다.

히스토리언 현대화

제조 산업의 요구 사항을 더 잘 충족하도록 운영 기술(OT) 시스템을 현대화하고 업그레이드하는 데 사용되는 접근 방식입니다. 히스토리언은 공장의 다양한 출처에서 데이터를 수집하고 저장하는 데 사용되는 일종의 데이터베이스입니다.

홀드아웃 데이터

[기계 학습](#) 모델을 훈련하는 데 사용되는 데이터세트에서 보류되는 레이블이 지정된 기록 데이터의 일부입니다. 홀드아웃 데이터를 사용하여 모델 예측을 홀드아웃 데이터와 비교해 모델 성능을 평가할 수 있습니다.

동종 데이터베이스 마이그레이션

동일한 데이터베이스 엔진을 공유하는 대상 데이터베이스로 소스 데이터베이스 마이그레이션(예: Microsoft SQL Server에서 Amazon RDS for SQL Server로) 동종 마이그레이션은 일반적으로 리호스팅 또는 리플랫폼 작업의 일부입니다. 네이티브 데이터베이스 유틸리티를 사용하여 스키마를 마이그레이션할 수 있습니다.

핫 데이터

자주 액세스하는 데이터(예: 실시간 데이터 또는 최근 번역 데이터). 일반적으로 이 데이터에는 빠른 쿼리 응답을 제공하기 위한 고성능 스토리지 계층 또는 클래스가 필요합니다.

핫픽스

프로덕션 환경의 중요한 문제를 해결하기 위한 긴급 수정입니다. 핫픽스는 긴급하기 때문에 일반적인 DevOps 릴리스 워크플로 외부에서 실행됩니다.

하이퍼케어 기간

전환 직후 마이그레이션 팀이 문제를 해결하기 위해 클라우드에서 마이그레이션된 애플리케이션을 관리하고 모니터링하는 기간입니다. 일반적으로 이 기간은 1~4일입니다. 하이퍼케어 기간이 끝나면 마이그레이션 팀은 일반적으로 애플리케이션에 대한 책임을 클라우드 운영 팀에 넘깁니다.

I

IaC

[코드형 인프라](#)를 참조하세요.

자격 증명 기반 정책

AWS 클라우드 환경 내에서 권한을 정의하는 하나 이상의 IAM 보안 주체에 연결된 정책입니다.

유휴 애플리케이션

90일 동안 평균 CPU 및 메모리 사용량이 5~20%인 애플리케이션입니다. 마이그레이션 프로젝트에서는 이러한 애플리케이션을 사용 중지하거나 온프레미스에 유지하는 것이 일반적입니다.

IIoT

[산업용 사물 인터넷](#)을 참조하세요.

변경 불가능한 인프라

기존 인프라를 업데이트, 패치 또는 수정하는 대신 프로덕션 워크로드에 대한 새 인프라를 배포하는 모델입니다. 변경 불가능한 인프라는 [변경 가능한 인프라](#)보다 본질적으로 더 일관되고 안정적이며 예측 가능합니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework의 [변경 불가능한 인프라를 사용하여 배포](#) 모범 사례를 참조하세요.

인바운드(수신) VPC

AWS 다중 계정 아키텍처에서 애플리케이션 외부에서 네트워크 연결을 수락, 검사 및 라우팅하는 VPC입니다. [AWS Security Reference Architecture](#)에서는 애플리케이션과 더 넓은 인터넷 간의 양방향 인터페이스를 보호하기 위해 인바운드, 아웃바운드 및 검사 VPC로 네트워크 계정을 설정할 것을 권장합니다.

증분 마이그레이션

한 번에 전체 전환을 수행하는 대신 애플리케이션을 조금씩 마이그레이션하는 전환 전략입니다. 예를 들어, 처음에는 소수의 마이크로서비스나 사용자만 새 시스템으로 이동할 수 있습니다. 모든 것이 제대로 작동하는지 확인한 후에는 레거시 시스템을 폐기할 수 있을 때까지 추가 마이크로서비스 또는 사용자를 점진적으로 이동할 수 있습니다. 이 전략을 사용하면 대규모 마이그레이션과 관련된 위험을 줄일 수 있습니다.

Industry 4.0

연결성, 실시간 데이터, 자동화, 분석 및 AI/ML의 발전을 통해 제조 프로세스의 현대화를 나타내기 위해 2016년에 [Klaus Schwab](#)에서 도입한 용어입니다.

인프라

애플리케이션의 환경 내에 포함된 모든 리소스와 자산입니다.

코드형 인프라(IaC)

구성 파일 세트를 통해 애플리케이션의 인프라를 프로비저닝하고 관리하는 프로세스입니다. IaC는 새로운 환경의 반복 가능성, 신뢰성 및 일관성을 위해 인프라 관리를 중앙 집중화하고, 리소스를 표준화하고, 빠르게 확장할 수 있도록 설계되었습니다.

산업용 사물 인터넷(IIoT)

제조, 에너지, 자동차, 의료, 생명과학, 농업 등의 산업 부문에서 인터넷에 연결된 센서 및 디바이스의 사용 자세한 내용은 [산업용 사물 인터넷\(IoT\) 디지털 트랜스포메이션 전략 구축](#)을 참조하십시오.

검사 VPC

AWS 다중 계정 아키텍처에서는 VPC(동일하거나 다른 AWS 리전), 인터넷 및 온프레미스 네트워크 간의 네트워크 트래픽 검사를 관리하는 중앙 집중식 VPCs입니다. [AWS Security Reference Architecture](#)에서는 애플리케이션과 더 넓은 인터넷 간의 양방향 인터페이스를 보호하기 위해 인바운드, 아웃바운드 및 검사 VPC로 네트워크 계정을 설정할 것을 권장합니다.

사물 인터넷(IoT)

인터넷이나 로컬 통신 네트워크를 통해 다른 디바이스 및 시스템과 통신하는 센서 또는 프로세서가 내장된 연결된 물리적 객체의 네트워크 자세한 내용은 [IoT란?](#)을 참조하십시오.

해석력

모델의 예측이 입력에 따라 어떻게 달라지는지를 사람이 이해할 수 있는 정도를 설명하는 기계 학습 모델의 특성입니다. 자세한 내용은 [기계 학습 모델 해석 가능성을 참조하세요 AWS](#).

IoT

[사물 인터넷](#)을 참조하세요.

IT 정보 라이브러리(ITIL)

IT 서비스를 제공하고 이러한 서비스를 비즈니스 요구 사항에 맞게 조정하기 위한 일련의 모범 사례 ITIL은 ITSM의 기반을 제공합니다.

IT 서비스 관리(ITSM)

조직의 IT 서비스 설계, 구현, 관리 및 지원과 관련된 활동 클라우드 운영을 ITSM 도구와 통합하는 방법에 대한 자세한 내용은 [운영 통합 가이드](#)를 참조하십시오.

ITIL

[IT 정보 라이브러리](#)를 참조하세요.

ITSM

[IT 서비스 관리](#)를 참조하세요.

L

레이블 기반 액세스 제어(LBAC)

사용자 및 데이터 자체에 각각 보안 레이블 값을 명시적으로 할당하는 필수 액세스 제어(MAC)를 구현한 것입니다. 사용자 보안 레이블과 데이터 보안 레이블 간의 교차 부분에 따라 사용자가 볼 수 있는 행과 열이 결정됩니다.

랜딩 존

랜딩 존은 확장 가능하고 안전한 잘 설계된 다중 계정 AWS 환경입니다. 조직은 여기에서부터 보안 및 인프라 환경에 대한 확신을 가지고 워크로드와 애플리케이션을 신속하게 시작하고 배포할 수 있습니다. 랜딩 존에 대한 자세한 내용은 [안전하고 확장 가능한 다중 계정 AWS 환경 설정](#)을 참조하십시오.

대규모 언어 모델(LLM)

방대한 양의 데이터에서 사전 훈련된 딥 러닝 [AI](#) 모델입니다. LLM은 질문에 대한 답변, 문서 요약, 텍스트를 다른 언어로 번역, 문장 완성과 같은 여러 태스크를 수행할 수 있습니다. 자세한 내용은 [대규모 언어 모델\(LLM\)이란 무엇인가요?](#)를 참조하세요.

대규모 마이그레이션

300대 이상의 서버 마이그레이션입니다.

LBAC

[레이블 기반 액세스 제어](#)를 참조하세요.

최소 권한

작업을 수행하는 데 필요한 최소 권한을 부여하는 보안 모범 사례입니다. 자세한 내용은 IAM 설명서의 [최소 권한 적용](#)을 참조하십시오.

리프트 앤드 시프트

[7R](#)을 참조하세요.

리틀 엔디안 시스템

가장 덜 중요한 바이트를 먼저 저장하는 시스템입니다. [엔디안](#)도 참조하세요.

LLM

[대규모 언어 모델](#)을 참조하세요.

하위 환경

[환경](#)을 참조하세요.

M

기계 학습(ML)

패턴 인식 및 학습에 알고리즘과 기법을 사용하는 인공지능의 한 유형입니다. ML은 사물 인터넷 (IoT) 데이터와 같은 기록된 데이터를 분석하고 학습하여 패턴을 기반으로 통계 모델을 생성합니다. 자세한 내용은 [기계 학습](#)을 참조하십시오.

기본 브랜치

[브랜치](#)를 참조하세요.

맬웨어

컴퓨터 보안 또는 프라이버시를 위협하도록 설계된 소프트웨어입니다. 맬웨어는 컴퓨터 시스템을 방해하거나 민감한 정보를 유출하거나 무단 액세스 권한을 확보할 수 있습니다. 맬웨어의 예로 바이러스, 웜, 랜섬웨어, 트로이 목마, 스파이웨어, 키로거 등이 있습니다.

관리형 서비스

AWS 서비스는 인프라 계층, 운영 체제 및 플랫폼을 AWS 운영하고, 사용자는 엔드포인트에 액세스하여 데이터를 저장하고 검색합니다. 관리형 서비스의 예로 Amazon Simple Storage Service(Amazon S3) 및 Amazon DynamoDB가 있습니다. 이를 추상화된 서비스라고도 합니다.

제조 실행 시스템(MES)

원자재를 생산 현장에서 완제품으로 변환하는 생산 프로세스를 추적, 모니터링, 문서화 및 제어하기 위한 소프트웨어 시스템입니다.

MAP

[Migration Acceleration Program](#)을 참조하세요.

메커니즘

도구를 생성하고 도구 채택을 유도한 다음 조정을 위해 결과를 검사하는 전체 프로세스입니다. 메커니즘은 작동 시 자체적으로 강화하고 개선하는 주기입니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework의 [메커니즘 구축](#)을 참조하세요.

멤버 계정

조직의 일부인 관리 계정을 AWS 계정 제외한 모든 계정. AWS Organizations 하나의 계정은 한 번에 하나의 조직 멤버만 될 수 있습니다.

MES

[제조 실행 시스템](#)을 참조하세요.

메시지 큐 원격 분석 전송(MQTT)

리소스 제약이 있는 [IoT](#) 디바이스에 대한 [게시 및 구독](#) 패턴을 기반으로 하는 경량 Machine-to-Machine(M2M) 통신 프로토콜입니다.

마이크로서비스

잘 정의된 API를 통해 통신하고 일반적으로 소규모 자체 팀이 소유하는 소규모 독립 서비스입니다. 예를 들어, 보험 시스템에는 영업, 마케팅 등의 비즈니스 역량이나 구매, 청구, 분석 등의 하위 영역에 매핑되는 마이크로 서비스가 포함될 수 있습니다. 마이크로서비스의 이점으로 민첩성, 유연한 확장, 손쉬운 배포, 재사용 가능한 코드, 복원력 등이 있습니다. 자세한 내용은 [AWS 서버리스 서비스를 사용하여 마이크로서비스 통합을 참조하세요](#).

마이크로서비스 아키텍처

각 애플리케이션 프로세스를 마이크로서비스로 실행하는 독립 구성 요소를 사용하여 애플리케이션을 구축하는 접근 방식입니다. 이러한 마이크로서비스는 경량 API를 사용하여 잘 정의된 인터페이스를 통해 통신합니다. 애플리케이션의 특정 기능에 대한 수요에 맞게 이 아키텍처의 각 마이크로 서비스를 업데이트, 배포 및 조정할 수 있습니다. 자세한 내용은 [에서 마이크로서비스 구현을 참조하세요 AWS](#).

Migration Acceleration Program(MAP)

조직이 클라우드로 전환하기 위한 강력한 운영 기반을 구축하고 초기 마이그레이션 비용을 상쇄하는 데 도움이 되는 컨설팅 지원, 교육 및 서비스를 제공하는 AWS 프로그램입니다. MAP에는 레거시 마이그레이션을 체계적인 방식으로 실행하기 위한 마이그레이션 방법론과 일반적인 마이그레이션 시나리오를 자동화하고 가속화하는 도구 세트가 포함되어 있습니다.

대규모 마이그레이션

애플리케이션 포트폴리오의 대다수를 웨이브를 통해 클라우드로 이동하는 프로세스로, 각 웨이브에서 더 많은 애플리케이션이 더 빠른 속도로 이동합니다. 이 단계에서는 이전 단계에서 배운 모범 사례와 교훈을 사용하여 팀, 도구 및 프로세스의 마이그레이션 팩토리를 구현하여 자동화 및 민첩한 제공을 통해 워크로드 마이그레이션을 간소화합니다. 이것은 [AWS 마이그레이션 전략](#)의 세 번째 단계입니다.

마이그레이션 팩토리

자동화되고 민첩한 접근 방식을 통해 워크로드 마이그레이션을 간소화하는 다기능 팀입니다. 마이그레이션 팩토리 팀에는 일반적으로 스프린트에서 일하는 운영, 비즈니스 분석가 및 소유자, 마이그레이션 엔지니어, 개발자, DevOps 전문가가 포함됩니다. 엔터프라이즈 애플리케이션 포트폴리오의 20~50%는 공장 접근 방식으로 최적화할 수 있는 반복되는 패턴으로 구성되어 있습니다. 자세한 내용은 이 콘텐츠 세트의 [클라우드 마이그레이션 팩토리 가이드](#)와 [마이그레이션 팩토리에 대한 설명](#)을 참조하십시오.

마이그레이션 메타데이터

마이그레이션을 완료하는 데 필요한 애플리케이션 및 서버에 대한 정보 각 마이그레이션 패턴에는 서로 다른 마이그레이션 메타데이터 세트가 필요합니다. 마이그레이션 메타데이터의 예로는 대상 서브넷, 보안 그룹 및 AWS 계정이 있습니다.

마이그레이션 패턴

사용되는 마이그레이션 전략, 마이그레이션 대상, 마이그레이션 애플리케이션 또는 서비스를 자세히 설명하는 반복 가능한 마이그레이션 작업입니다. 예: AWS Application Migration Service를 사용하여 Amazon EC2로 마이그레이션을 리호스팅합니다.

Migration Portfolio Assessment(MPA)

AWS 클라우드로 마이그레이션하는 비즈니스 사례를 검증하기 위한 정보를 제공하는 온라인 도구입니다. MPA는 상세한 포트폴리오 평가(서버 적정 규모 조정, 가격 책정, TCO 비교, 마이그레이션 비용 분석)와 마이그레이션 계획(애플리케이션 데이터 분석 및 데이터 수집, 애플리케이션 그룹화, 마이그레이션 우선순위 지정, 웨이브 계획)을 제공합니다. [MPA 도구](#)(로그인 필요)는 모든 AWS 컨설턴트와 APN 파트너 컨설턴트가 무료로 사용할 수 있습니다.

마이그레이션 준비 상태 평가(MRA)

AWS CAF를 사용하여 조직의 클라우드 준비 상태에 대한 인사이트를 얻고, 강점과 약점을 식별하고, 식별된 격차를 해소하기 위한 행동 계획을 수립하는 프로세스입니다. 자세한 내용은 [마이그레이션 준비 가이드](#)를 참조하십시오. MRA는 [AWS 마이그레이션 전략](#)의 첫 번째 단계입니다.

마이그레이션 전략

워크로드를 AWS 클라우드로 마이그레이션하는 데 사용되는 접근 방식입니다. 자세한 내용은 이 용어집의 [7R 항목](#)과 [조직을 동원하여 대규모 마이그레이션 가속화](#)를 참조하세요.

ML

[기계 학습](#)을 참조하세요.

현대화

비용을 절감하고 효율성을 높이고 혁신을 활용하기 위해 구식(레거시 또는 모놀리식) 애플리케이션과 해당 인프라를 클라우드의 민첩하고 탄력적이고 가용성이 높은 시스템으로 전환하는 것입니다. 자세한 내용은 [AWS 클라우드에서 애플리케이션을 현대화하기 위한 전략](#)을 참조하세요.

현대화 준비 상태 평가

조직 애플리케이션의 현대화 준비 상태를 파악하고, 이점, 위험 및 종속성을 식별하고, 조직이 해당 애플리케이션의 향후 상태를 얼마나 잘 지원할 수 있는지를 확인하는 데 도움이 되는 평가입니다. 평가 결과는 대상 아키텍처의 청사진, 현대화 프로세스의 개발 단계와 마일스톤을 자세히 설명하는 로드맵 및 파악된 격차를 해소하기 위한 실행 계획입니다. 자세한 내용은 [AWS 클라우드에서 애플리케이션의 현대화 준비 상태 평가](#)를 참조하세요.

모놀리식 애플리케이션(모놀리식 유형)

긴밀하게 연결된 프로세스를 사용하여 단일 서비스로 실행되는 애플리케이션입니다. 모놀리식 애플리케이션에는 몇 가지 단점이 있습니다. 한 애플리케이션 기능에 대한 수요가 급증하면 전체 아키텍처 규모를 조정해야 합니다. 코드 베이스가 커지면 모놀리식 애플리케이션의 기능을 추가하거나 개선하는 것도 더 복잡해집니다. 이러한 문제를 해결하기 위해 마이크로서비스 아키텍처를 사용할 수 있습니다. 자세한 내용은 [마이크로서비스로 모놀리식 유형 분해](#)를 참조하십시오.

MPA

[Migration Portfolio Assessment](#)를 참조하세요.

MQTT

[메시지 큐 원격 분석 전송](#)을 참조하세요.

멀티클래스 분류

여러 클래스에 대한 예측(2개 이상의 결과 중 하나 예측)을 생성하는 데 도움이 되는 프로세스입니다. 예를 들어, ML 모델이 '이 제품은 책인가요, 자동차인가요, 휴대폰인가요?' 또는 '이 고객이 가장 관심을 갖는 제품 범주는 무엇인가요?'라고 물을 수 있습니다.

변경 가능한 인프라

프로덕션 워크로드에 대한 기존 인프라를 업데이트하고 수정하는 모델입니다. 일관성, 신뢰성 및 예측 가능성을 높이기 위해 AWS Well-Architected Framework에서는 [변경 불가능한 인프라](#)를 모범 사례로 사용할 것을 권장합니다.

O

OAC

[오리진 액세스 제어](#)를 참조하세요.

OAI

[오리진 액세스 ID](#)를 참조하세요.

OCM

[조직 변경 관리](#)를 참조하세요.

오프라인 마이그레이션

마이그레이션 프로세스 중 소스 워크로드가 중단되는 마이그레이션 방법입니다. 이 방법은 가동 중지 증가를 수반하며 일반적으로 작고 중요하지 않은 워크로드에 사용됩니다.

OI

[운영 통합](#)을 참조하세요.

OLA

[운영 수준 계약](#)을 참조하세요.

온라인 마이그레이션

소스 워크로드를 오프라인 상태로 전환하지 않고 대상 시스템에 복사하는 마이그레이션 방법입니다. 워크로드에 연결된 애플리케이션은 마이그레이션 중에도 계속 작동할 수 있습니다. 이 방법은 가동 중지 차단 또는 최소화를 수반하며 일반적으로 중요한 프로덕션 워크로드에 사용됩니다.

OPC-UA

[Open Process Communications - Unified Architecture\(OPC-UA\)](#)를 참조하세요.

Open Process Communications - Unified Architecture(OPC-UA)

산업 자동화를 위한 Machine-to-Machine(M2M) 통신 프로토콜입니다. OPC-UA는 데이터 암호화, 인증 및 권한 부여 체계에 관한 상호 운용성 표준을 제공합니다.

운영 수준 협약(OLA)

서비스 수준에 관한 계약(SLA)을 지원하기 위해 직무 IT 그룹이 서로에게 제공하기로 약속한 내용을 명확히 하는 계약입니다.

운영 준비 상태 검토(ORR)

인시던트 및 잠재적 장애의 범위를 이해, 평가 또는 예방하거나 줄이는 데 도움이 되는 질문 체크리스트 및 관련 모범 사례입니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework의 [운영 준비 상태 검토\(ORR\)](#)를 참조하세요.

운영 기술(OT)

물리적 환경에서 작동하여 산업 운영, 장비 및 인프라를 제어하는 하드웨어 및 소프트웨어 시스템입니다. 제조 분야에서 OT 및 정보 기술(IT) 시스템의 통합은 [Industry 4.0](#) 트랜스포메이션의 주요 중점 사항입니다.

운영 통합(OI)

클라우드에서 운영을 현대화하는 프로세스로 준비 계획, 자동화 및 통합을 수반합니다. 자세한 내용은 [운영 통합 가이드](#)를 참조하십시오.

조직 트레일

조직 AWS 계정 내 모든에 대한 모든 이벤트를 로깅 AWS CloudTrail 하는에서 생성된 추적입니다 AWS Organizations. 이 트레일은 조직에 속한 각 AWS 계정에 생성되고 각 계정의 활동을 추적합니다. 자세한 내용은 CloudTrail 설명서의 [Creating a trail for an organization](#)을 참조하십시오.

조직 변경 관리(OCM)

사람, 문화 및 리더십 관점에서 중대하고 파괴적인 비즈니스 혁신을 관리하기 위한 프레임워크입니다. OCM은 변화 채택을 가속화하고, 과도기적 문제를 해결하고, 문화 및 조직적 변화를 주도함으로써 조직이 새로운 시스템 및 전략을 준비하고 전환할 수 있도록 지원합니다. AWS 마이그레이션 전략에서는 클라우드 채택 프로젝트에 필요한 변경 속도 때문에이 프레임워크를 인력 가속화라고 합니다. 자세한 내용은 [사용 가이드](#)를 참조하십시오.

오리진 액세스 제어(OAC)

CloudFront에서 Amazon Simple Storage Service(S3) 콘텐츠를 보호하기 위해 액세스를 제한하는 고급 옵션입니다. OAC는 AWS KMS (SSE-KMS)를 사용한 모든 서버 측 암호화 AWS 리전와 S3 버킷에 대한 동적 PUT 및 DELETE 요청에서 모든 S3 버킷을 지원합니다.

오리진 액세스 ID(OAI)

CloudFront에서 Amazon S3 콘텐츠를 보호하기 위해 액세스를 제한하는 옵션입니다. OAI를 사용하면 CloudFront는 Amazon S3가 인증할 수 있는 보안 주체를 생성합니다. 인증된 보안 주체는 특

정 CloudFront 배포를 통해서만 S3 버킷의 콘텐츠에 액세스할 수 있습니다. 더 세분화되고 향상된 액세스 제어를 제공하는 [OAC](#)도 참조하십시오.

ORR

[운영 준비 상태 검토](#)를 참조하세요.

OT

[운영 기술](#)을 참조하세요.

아웃바운드(송신) VPC

AWS 다중 계정 아키텍처에서 애플리케이션 내에서 시작된 네트워크 연결을 처리하는 VPC입니다. [AWS Security Reference Architecture](#)에서는 애플리케이션과 더 넓은 인터넷 간의 양방향 인터페이스를 보호하기 위해 인바운드, 아웃바운드 및 검사 VPC로 네트워크 계정을 설정할 것을 권장합니다.

P

권한 경계

사용자나 역할이 가질 수 있는 최대 권한을 설정하기 위해 IAM 보안 주체에 연결되는 IAM 관리 정책입니다. 자세한 내용은 IAM 설명서의 [권한 경계](#)를 참조하십시오.

개인 식별 정보(PII)

직접 보거나 다른 관련 데이터와 함께 짝을 지을 때 개인의 신원을 합리적으로 추론하는 데 사용할 수 있는 정보입니다. PII의 예로는 이름, 주소, 연락처 정보 등이 있습니다.

PII

[개인 식별 정보](#)를 참조하세요.

플레이북

클라우드에서 핵심 운영 기능을 제공하는 등 마이그레이션과 관련된 작업을 캡처하는 일련의 사전 정의된 단계입니다. 플레이북은 스크립트, 자동화된 런북 또는 현대화된 환경을 운영하는 데 필요한 프로세스나 단계 요약의 형태를 취할 수 있습니다.

PLC

[프로그래밍 가능 로직 컨트롤러](#)를 참조하세요.

PLM

[제품 수명 주기 관리](#)를 참조하세요.

정책

권한 정의([ID 기반 정책](#) 참조), 액세스 조건 지정([리소스 기반 정책](#) 참조), AWS Organizations 내 조직의 모든 계정에 대한 최대 권한 정의([서비스 제어 정책](#) 참조)와 같은 작업을 수행할 수 있는 객체입니다.

다국어 지속성

데이터 액세스 패턴 및 기타 요구 사항을 기반으로 독립적으로 마이크로서비스의 데이터 스토리지 기술 선택. 마이크로서비스가 동일한 데이터 스토리지 기술을 사용하는 경우 구현 문제가 발생하거나 성능이 저하될 수 있습니다. 요구 사항에 가장 적합한 데이터 저장소를 사용하면 마이크로서비스를 더 쉽게 구현하고 성능과 확장성을 높일 수 있습니다.

포트폴리오 평가

마이그레이션을 계획하기 위해 애플리케이션 포트폴리오를 검색 및 분석하고 우선순위를 정하는 프로세스입니다. 자세한 내용은 [마이그레이션 준비 상태 평가](#)를 참조하십시오.

조건자

보통 WHERE 절에 있는 true 또는 false를 반환하는 쿼리 조건입니다.

푸시다운 조건자

전송 전에 쿼리의 데이터를 필터링하는 데이터베이스 쿼리 최적화 기법입니다. 이렇게 하면 관계형 데이터베이스에서 검색하고 처리해야 하는 데이터의 양이 줄고 쿼리 성능이 향상됩니다.

예방적 제어

이벤트 발생을 방지하도록 설계된 보안 제어입니다. 이 제어는 네트워크에 대한 무단 액세스나 원치 않는 변경을 방지하는 데 도움이 되는 1차 방어선입니다. 자세한 내용은 Implementing security controls on AWS의 [Preventative controls](#)를 참조하십시오.

보안 주체

작업을 수행하고 리소스에 액세스할 수 있는 AWS 계정의 엔터티입니다. 이 엔터티는 일반적으로 , AWS 계정 IAM 역할 또는 사용자의 루트 사용자입니다. 자세한 내용은 IAM 설명서의 [역할 용어 및 개념](#)의 보안 주체를 참조하십시오.

개인 정보 보호 중심 설계

전체 개발 프로세스에서 개인 정보를 고려하는 시스템 엔지니어링에서의 접근 방식입니다.

프라이빗 호스팅 영역

Amazon Route 53에서 하나 이상의 VPC 내 도메인과 하위 도메인에 대한 DNS 쿼리에 응답하는 방법에 대한 정보가 담긴 컨테이너입니다. 자세한 내용은 Route 53 설명서의 [프라이빗 호스팅 영역 작업](#)을 참조하십시오.

선제적 제어

규정 미준수 리소스의 배포를 방지하도록 설계된 [보안 제어](#)입니다. 이러한 제어는 리소스를 프로비저닝하기 전에 리소스를 스캔합니다. 리소스가 제어를 준수하지 않으면 프로비저닝되지 않습니다. 자세한 내용은 AWS Control Tower 설명서의 [제어 참조 가이드](#)를 참조하고 보안 [제어 구현의 사전 예방적 제어](#)를 참조하세요. AWS

제품 수명 주기 관리(PLM)

설계, 개발 및 출시부터 성장 및 성숙도를 거쳐 거부 및 제거에 이르기까지 전체 수명 주기 동안 제품의 데이터 및 프로세스 관리를 나타냅니다.

프로덕션 환경

[환경](#)을 참조하세요.

프로그래밍 가능 로직 컨트롤러(PLC)

제조 분야에서 기계를 모니터링하고 제조 프로세스를 자동화하는 매우 안정적이고 적응력이 뛰어난 컴퓨터입니다.

프롬프트 체이닝

한 [LLM](#) 프롬프트의 출력을 다음 프롬프트의 입력으로 사용하여 더 나은 응답을 생성합니다. 이 기법은 복잡한 작업을 하위 태스크로 나누거나 예비 응답을 반복적으로 세부 조정하거나 확장하는 데 사용됩니다. 이를 통해 모델 응답의 정확성과 관련성을 개선하고 보다 세분화되고 개인화된 결과를 얻을 수 있습니다.

가명화

데이터세트의 개인 식별자를 자리 표시자 값으로 바꾸는 프로세스입니다. 가명화는 개인 정보를 보호하는 데 도움이 될 수 있습니다. 가명화된 데이터는 여전히 개인 데이터로 간주됩니다.

게시/구독(pub/sub)

여러 마이크로서비스에서 비동기 통신을 지원하여 확장성과 응답성을 개선하는 패턴입니다. 예를 들어 마이크로서비스 기반 [MES](#)에서 마이크로서비스는 다른 마이크로서비스가 구독할 수 있는 채널에 이벤트 메시지를 게시할 수 있습니다. 시스템은 게시 서비스를 변경하지 않고도 새 마이크로서비스를 추가할 수 있습니다.

Q

쿼리 계획

SQL 관계형 데이터베이스 시스템의 데이터에 액세스하는 데 사용되는 명령어와 같은 일련의 단계입니다.

쿼리 계획 회귀

데이터베이스 서비스 최적화 프로그램이 데이터베이스 환경을 변경하기 전보다 덜 최적의 계획을 선택하는 경우입니다. 통계, 제한 사항, 환경 설정, 쿼리 파라미터 바인딩 및 데이터베이스 엔진 업데이트의 변경으로 인해 발생할 수 있습니다.

R

RACI 매트릭스

[Responsible, Accountable, Consulted, Informed\(RACI\)](#)를 참조하세요.

RAG

[검색 증강 생성](#)을 참조하세요.

랜섬웨어

결제가 완료될 때까지 컴퓨터 시스템이나 데이터에 대한 액세스를 차단하도록 설계된 악성 소프트웨어입니다.

RASCI 매트릭스

[Responsible, Accountable, Consulted, Informed\(RACI\)](#)를 참조하세요.

RCAC

[행 및 열 액세스 제어](#)를 참조하세요.

읽기 전용 복제본

읽기 전용 용도로 사용되는 데이터베이스의 사본입니다. 쿼리를 읽기 전용 복제본으로 라우팅하여 기본 데이터베이스의 로드를 줄일 수 있습니다.

리아키텍팅

[7R](#)을 참조하세요.

Recovery Point Objective(RPO)

마지막 데이터 복구 시점 이후 허용되는 최대 시간입니다. 이에 따라 마지막 복구 시점과 서비스 중단 사이에 허용되는 데이터 손실로 간주되는 범위가 결정됩니다.

Recovery Time Objective(RTO)

서비스 중단과 서비스 복원 사이의 허용 가능한 지연 시간입니다.

리팩터링

[7R](#)을 참조하세요.

리전

지리적 영역의 AWS 리소스 모음입니다. 각 AWS 리전은 내결함성, 안정성 및 복원력을 제공하기 위해 서로 격리되고 독립적입니다. 자세한 내용은 [계정에서 사용할 수 있는 AWS 리전 지정](#)을 참조하세요.

회귀

숫자 값을 예측하는 ML 기법입니다. 예를 들어, '이 집은 얼마에 팔릴까?'라는 문제를 풀기 위해 ML 모델은 선형 회귀 모델을 사용하여 주택에 대해 알려진 사실(예: 면적)을 기반으로 주택의 매매 가격을 예측할 수 있습니다.

리호스팅

[7R](#)을 참조하세요.

릴리스

배포 프로세스에서 변경 사항을 프로덕션 환경으로 승격시키는 행위입니다.

재배치

[7R](#)을 참조하세요.

리플랫폼

[7R](#)을 참조하세요.

재구매

[7R](#)을 참조하세요.

복원력

중단에 저항하거나 중단을 복구할 수 있는 애플리케이션의 기능입니다. [고가용성](#) 및 [재해 복구](#)는 AWS 클라우드에서 복원력을 계획할 때 일반적인 고려 사항입니다. 자세한 내용은 [AWS 클라우드 복원력](#)을 참조하세요.

리소스 기반 정책

Amazon S3 버킷, 엔드포인트, 암호화 키 등의 리소스에 연결된 정책입니다. 이 유형의 정책은 액세스가 허용된 보안 주체, 지원되는 작업 및 충족해야 하는 기타 조건을 지정합니다.

RACI(Responsible, Accountable, Consulted, Informed) 매트릭스

마이그레이션 활동 및 클라우드 운영에 참여하는 모든 당사자의 역할과 책임을 정의하는 매트릭스입니다. 매트릭스 이름은 매트릭스에 정의된 책임 유형에서 파생됩니다. 실무 담당자 (R), 의사 결정권자 (A), 업무 수행 조언자 (C), 결과 통보 대상자 (I). 지원자는 (S) 선택사항입니다. 지원자를 포함하면 매트릭스를 RASCI 매트릭스라고 하고, 지원자를 제외하면 RACI 매트릭스라고 합니다.

대응 제어

보안 기준에서 벗어나거나 부정적인 이벤트를 해결하도록 설계된 보안 제어입니다. 자세한 내용은 AWS에서 보안 제어 구현의 [대응 제어](#)를 참조하세요.

retain

[7R](#)을 참조하세요.

사용 중지

[7R](#)을 참조하세요.

검색 증강 세대(RAG)

응답을 생성하기 전에 [LLM](#)이 훈련 데이터 소스 외부에 있는 신뢰할 수 있는 데이터 소스를 참조하는 [생성형 AI](#) 기술입니다. 예를 들어 RAG 모델은 조직의 지식 기반 또는 사용자 지정 데이터에 대한 시맨틱 검색을 수행할 수 있습니다. 자세한 내용은 [검색 증강 생성\(RAG\)이란 무엇인가요?](#)를 참조하세요.

교체

공격자가 자격 증명에 액세스하는 것을 더욱 어렵게 만들기 위해 [보안 암호](#)를 주기적으로 업데이트 하는 프로세스입니다.

행 및 열 액세스 제어(RCAC)

액세스 규칙이 정의된 기본적이고 유연한 SQL 표현식을 사용합니다. RCAC는 행 권한과 열 마스크로 구성됩니다.

RPO

[목표 복구 시점\(RPO\)](#)을 참조하세요.

RTO

[목표 복구 시간\(RTO\)](#)을 참조하세요.

런북

특정 작업을 수행하는 데 필요한 일련의 수동 또는 자동 절차입니다. 일반적으로 오류율이 높은 반복 작업이나 절차를 간소화하기 위해 런북을 만듭니다.

S

SAML 2.0

많은 ID 제공업체(idP)에서 사용하는 개방형 표준입니다. 이 기능을 사용하면 연동 SSO(Single Sign-On)를 AWS Management Console 사용할 수 있으므로 사용자는 조직의 모든 사용자에게 대해 IAM에서 사용자를 생성하지 않고도 로그인하거나 AWS API 작업을 호출할 수 있습니다. SAML 2.0 기반 페더레이션에 대한 자세한 내용은 IAM 설명서의 [SAML 2.0 기반 페더레이션 정보](#)를 참조하십시오.

SCADA

[감독 제어 및 데이터 획득](#)을 참조하세요.

SCP

[서비스 제어 정책](#)을 참조하세요.

보안 암호

에는 암호화된 형식으로 저장하는 암호 또는 사용자 자격 증명과 같은 AWS Secrets Manager기밀 또는 제한된 정보가 있습니다. 보안 암호 값과 메타데이터로 구성됩니다. 보안 암호 값은 바이너리, 단일 문자열 또는 여러 문자열일 수 있습니다. 자세한 내용은 AWS Secrets Manager 설명서의 [Secrets Manager 보안 암호란 무엇인가요?](#)를 참조하세요.

보안 중심 설계

전체 개발 프로세스에서 보안을 고려하는 시스템 엔지니어링에서의 접근 방식입니다.

보안 제어

위험 행위자가 보안 취약성을 악용하는 능력을 방지, 탐지 또는 감소시키는 기술적 또는 관리적 가드레일입니다. 보안 제어는 [예방](#), [감지](#), [대응](#), [선제적](#)과 같은 기본적인 네 가지 보안 제어 유형으로 구분됩니다.

보안 강화

공격 표면을 줄여 공격에 대한 저항력을 높이는 프로세스입니다. 더 이상 필요하지 않은 리소스 제거, 최소 권한 부여의 보안 모범 사례 구현, 구성 파일의 불필요한 기능 비활성화 등의 작업이 여기에 포함될 수 있습니다.

보안 정보 및 이벤트 관리(SIEM) 시스템

보안 정보 관리(SIM)와 보안 이벤트 관리(SEM) 시스템을 결합하는 도구 및 서비스입니다. SIEM 시스템은 서버, 네트워크, 디바이스 및 기타 소스에서 데이터를 수집, 모니터링 및 분석하여 위협과 보안 침해를 탐지하고 알림을 생성합니다.

보안 응답 자동화

보안 이벤트에 자동으로 응답하거나 이를 해결하도록 설계된 사전 정의되고 프로그래밍된 작업입니다. 이러한 자동화는 보안 모범 사례를 구현하는 데 도움이 되는 [탐지 또는 대응](#) AWS 보안 제어 역할을 합니다. 자동화된 응답 작업의 예로 VPC 보안 그룹 수정, Amazon EC2 인스턴스 패치 적용 또는 자격 증명 교체 등이 있습니다.

서버 측 암호화

대상에서 데이터를 수신하는 AWS 서비스에 의한 데이터 암호화.

서비스 제어 정책(SCP)

AWS Organizations에 속한 조직의 모든 계정에 대한 권한을 중앙 집중식으로 제어하는 정책입니다. SCP는 관리자가 사용자 또는 역할에 위임할 수 있는 작업에 대해 제한을 설정하거나 가드레일을 정의합니다. SCP를 허용 목록 또는 거부 목록으로 사용하여 허용하거나 금지할 서비스 또는 작업을 지정할 수 있습니다. 자세한 내용은 AWS Organizations 설명서의 [서비스 제어 정책을](#) 참조하세요.

서비스 엔드포인트

에 대한 진입점의 URL입니다 AWS 서비스. 엔드포인트를 사용하여 대상 서비스에 프로그래밍 방식으로 연결할 수 있습니다. 자세한 내용은 AWS 일반 참조의 [AWS 서비스 엔드포인트](#)를 참조하십시오.

서비스 수준에 관한 계약(SLA)

IT 팀이 고객에게 제공하기로 약속한 내용(예: 서비스 가동 시간 및 성능)을 명시한 계약입니다.

서비스 수준 지표(SLI)

오류 발생률, 가용성 또는 처리량과 같은 서비스의 성능 측면에 대한 측정값입니다.

서비스 수준 목표(SLO)

[서비스 수준 지표](#)로 측정되는 서비스의 상태를 나타내는 목표 지표입니다.

공동 책임 모델

클라우드 보안 및 규정 준수를 AWS 위해와 공유하는 책임을 설명하는 모델입니다. AWS 는 클라우드의 보안을 담당하는 반면, 사용자는 클라우드의 보안을 담당합니다. 자세한 내용은 [공동 책임 모델](#)을 참조하십시오.

SIEM

[보안 정보 및 이벤트 관리 시스템](#)을 참조하세요.

단일 장애점(SPOF)

애플리케이션을 중단시킬 수 있는 애플리케이션의 중요한 단일 구성 요소에서 발생하는 장애입니다.

SLA

[서비스 수준 계약](#)을 참조하세요.

SLI

[서비스 수준 지표](#)를 참조하세요.

SLO

[서비스 수준 목표](#)를 참조하세요.

분할 앤 시드 모델

현대화 프로젝트를 확장하고 가속화하기 위한 패턴입니다. 새로운 기능과 제품 릴리스가 정의되면 핵심 팀이 분할되어 새로운 제품 팀이 만들어집니다. 이를 통해 조직의 역량과 서비스 규모를 조정하고, 개발자 생산성을 개선하고, 신속한 혁신을 지원할 수 있습니다. 자세한 내용은 [AWS 클라우드에서 애플리케이션을 현대화하기 위한 단계별 접근 방식](#)을 참조하세요.

SPOF

[단일 장애점](#)을 참조하세요.

스타 스키마

하나의 큰 팩트 테이블을 사용하여 트랜잭션 또는 측정된 데이터를 저장하고 하나 이상의 더 작은 차원 테이블을 사용하여 데이터 속성을 저장하는 데이터베이스 조직 구조입니다. 이 구조는 [데이터 웨어하우스](#)에서 또는 비즈니스 인텔리전스 목적으로 사용하도록 설계되었습니다.

Strangler Fig 패턴

레거시 시스템을 폐기할 수 있을 때까지 시스템 기능을 점진적으로 다시 작성하고 교체하여 모놀리식 시스템을 현대화하기 위한 접근 방식. 이 패턴은 무화과 덩굴이 나무로 자라 결국 속주를 압도하고 대체하는 것과 비슷합니다. [Martin Fowler](#)가 모놀리식 시스템을 다시 작성할 때 위험을 관리하는 방법으로 이 패턴을 도입했습니다. 이 패턴을 적용하는 방법의 예는 [컨테이너 및 Amazon API Gateway를 사용하여 기존의 Microsoft ASP.NET\(ASMX\) 웹 서비스를 점진적으로 현대화하는 방법](#)을 참조하십시오.

서브넷

VPC의 IP 주소 범위입니다. 서브넷은 단일 가용 영역에 상주해야 합니다.

감독 제어 및 데이터 획득(SCADA)

제조 분야에서 하드웨어와 소프트웨어를 사용하여 물리적 자산과 프로덕션 작업을 모니터링하는 시스템입니다.

대칭 암호화

동일한 키를 사용하여 데이터를 암호화하고 복호화하는 암호화 알고리즘입니다.

합성 테스트

사용자 상호 작용을 시뮬레이션하여 잠재적 문제를 감지하거나 성능을 모니터링하는 방식으로 진행되는 시스템 테스트입니다. [Amazon CloudWatch Synthetics](#)를 사용하여 이러한 테스트를 생성할 수 있습니다.

시스템 프롬프트

[LLM](#)에 컨텍스트, 명령 또는 지침을 제공하여 동작을 지시하는 기법입니다. 시스템 프롬프트는 컨텍스트를 설정하고 사용자와의 상호 작용을 위한 규칙을 설정하는 데 도움이 됩니다.

T

tags

AWS 리소스를 구성하기 위한 메타데이터 역할을 하는 키-값 페어입니다. 태그를 사용하면 리소스를 손쉽게 관리, 식별, 정리, 검색, 필터링할 수 있습니다. 자세한 내용은 [AWS 리소스에 태그 지정](#)을 참조하십시오.

대상 변수

지도 ML에서 예측하려는 값으로, 결과 변수라고도 합니다. 예를 들어, 제조 설정에서 대상 변수는 제품 결함일 수 있습니다.

작업 목록

런북을 통해 진행 상황을 추적하는 데 사용되는 도구입니다. 작업 목록에는 런북의 개요와 완료해야 할 일반 작업 목록이 포함되어 있습니다. 각 일반 작업에 대한 예상 소요 시간, 소유자 및 진행 상황이 작업 목록에 포함됩니다.

테스트 환경

[환경](#)을 참조하세요.

훈련

ML 모델이 학습할 수 있는 데이터를 제공하는 것입니다. 훈련 데이터에는 정답이 포함되어야 합니다. 학습 알고리즘은 훈련 데이터에서 대상(예측하려는 답)에 입력 데이터 속성을 매핑하는 패턴을 찾고, 이러한 패턴을 캡처하는 ML 모델을 출력합니다. 그런 다음 ML 모델을 사용하여 대상을 모르는 새 데이터에 대한 예측을 할 수 있습니다.

Transit Gateway

VPC와 온프레미스 네트워크를 상호 연결하는 데 사용할 수 있는 네트워크 전송 허브입니다. 자세한 내용은 AWS Transit Gateway 설명서의 [전송 게이트웨이란 무엇입니까?](#)를 참조하세요.

트렁크 기반 워크플로

개발자가 기능 브랜치에서 로컬로 기능을 구축하고 테스트한 다음 해당 변경 사항을 기본 브랜치에 병합하는 접근 방식입니다. 이후 기본 브랜치는 개발, 프로덕션 이전 및 프로덕션 환경에 순차적으로 구축됩니다.

신뢰할 수 있는 액세스

사용자를 대신하여 AWS Organizations 및 해당 계정에서 조직에서 작업을 수행하도록 지정하는 서비스에 대한 권한 부여. 신뢰할 수 있는 서비스는 필요할 때 각 계정에 서비스 연결 역할을 생성하여 관리 작업을 수행합니다. 자세한 내용은 설명서의 [다른 AWS 서비스와 AWS Organizations 함께 사용](#)을 참조하세요 AWS Organizations .

튜닝

ML 모델의 정확도를 높이기 위해 훈련 프로세스의 측면을 여러 변경하는 것입니다. 예를 들어, 레이블링 세트를 생성하고 레이블을 추가한 다음 다양한 설정에서 이러한 단계를 여러 번 반복하여 모델을 최적화하는 방식으로 ML 모델을 훈련할 수 있습니다.

피자 두 판 팀

피자 두 판이면 충분한 소규모 DevOps 팀. 피자 두 판 팀 규모는 소프트웨어 개발에 있어 가능한 최상의 공동 작업 기회를 보장합니다.

U

불확실성

예측 ML 모델의 신뢰성을 저해할 수 있는 부정확하거나 불완전하거나 알려지지 않은 정보를 나타내는 개념입니다. 불확실성에는 두 가지 유형이 있습니다. 인식론적 불확실성은 제한적이고 불완전한 데이터에 의해 발생하는 반면, 우연한 불확실성은 데이터에 내재된 노이즈와 무작위성에 의해 발생합니다.

차별화되지 않은 작업

애플리케이션을 만들고 운영하는 데 필요하지만 최종 사용자에게 직접적인 가치를 제공하거나 경쟁 우위를 제공하지 못하는 작업을 헤비 리프팅이라고도 합니다. 차별화되지 않은 작업의 예로는 조달, 유지보수, 용량 계획 등이 있습니다.

상위 환경

[환경](#)을 참조하세요.

V

정리

스토리지를 회수하고 성능을 향상시키기 위해 증분 업데이트 후 정리 작업을 수반하는 데이터베이스 유지 관리 작업입니다.

버전 제어

리포지토리의 소스 코드 변경과 같은 변경 사항을 추적하는 프로세스 및 도구입니다.

VPC 피어링

프라이빗 IP 주소를 사용하여 트래픽을 라우팅할 수 있게 하는 두 VPC 간의 연결입니다. 자세한 내용은 Amazon VPC 설명서의 [VPC 피어링이란?](#)을 참조하십시오.

취약성

시스템 보안을 손상시키는 소프트웨어 또는 하드웨어 결함입니다.

W

웜 캐시

자주 액세스하는 최신 관련 데이터를 포함하는 버퍼 캐시입니다. 버퍼 캐시에서 데이터베이스 인스턴스를 읽을 수 있기 때문에 주 메모리나 디스크에서 읽는 것보다 빠릅니다.

웜 데이터

자주 액세스하지 않는 데이터입니다. 이런 종류의 데이터를 쿼리할 때는 일반적으로 적절히 느린 쿼리가 허용됩니다.

창 함수

현재 레코드와 어떤 식으로든 관련된 행 그룹에서 계산을 수행하는 SQL 함수입니다. 창 함수는 이동 평균을 계산하거나 현재 행의 상대적 위치를 기반으로 행 값에 액세스하는 등의 태스크를 처리하는 데 유용합니다.

워크로드

고객 대면 애플리케이션이나 백엔드 프로세스 같이 비즈니스 가치를 창출하는 리소스 및 코드 모음입니다.

워크스트림

마이그레이션 프로젝트에서 특정 작업 세트를 담당하는 직무 그룹입니다. 각 워크스트림은 독립적이지만 프로젝트의 다른 워크스트림을 지원합니다. 예를 들어, 포트폴리오 워크스트림은 애플리케이션 우선순위 지정, 웨이브 계획, 마이그레이션 메타데이터 수집을 담당합니다. 포트폴리오 워크스트림은 이러한 자산을 마이그레이션 워크스트림에 전달하고, 마이그레이션 워크스트림은 서버와 애플리케이션을 마이그레이션합니다.

WORM

[Write Once, Read Many\(WORM\)](#)를 참조하세요.

WQF

[AWS Workload Qualification Framework](#)를 참조하세요.

Write Once Read Many(WORM)

데이터를 한 번 쓰고 데이터가 삭제되거나 수정되지 않도록 하는 스토리지 모델입니다. 권한 있는 사용자는 필요한 만큼 여러 번 데이터를 읽을 수 있지만 데이터를 변경할 수는 없습니다. 이 데이터 스토리지 인프라는 [변경 불가능](#)한 항목으로 간주됩니다.

Z

제로데이 익스플로잇

[제로데이 취약성](#)을 악용하는 공격(일반적으로 맬웨어)입니다.

제로데이 취약성

프로덕션 시스템의 명백한 결함 또는 취약성입니다. 위협 행위자는 이러한 유형의 취약성을 사용하여 시스템을 공격할 수 있습니다. 개발자는 공격의 결과로 취약성을 인지하는 경우가 많습니다.

제로샷 프롬프팅

태스크를 수행하기 위해 [LLM](#)에 명령을 제공하지만 안내에 도움이 되는 예제(샷)는 제공하지 않습니다. LLM은 사전 훈련된 지식을 사용하여 태스크를 처리해야 합니다. 제로샷 프롬프팅의 효과는 태스크의 복잡성과 프롬프트의 품질에 따라 달라집니다. [퓨샷 프롬프팅](#)도 참조하세요.

좀비 애플리케이션

평균 CPU 및 메모리 사용량이 5% 미만인 애플리케이션입니다. 마이그레이션 프로젝트에서는 이러한 애플리케이션을 사용 중지하는 것이 일반적입니다.

기계 번역으로 제공되는 번역입니다. 제공된 번역과 원본 영어의 내용이 상충하는 경우에는 영어 버전이 우선합니다.