Amazon Neptune Analytics에 AWS Well-Architected 프레임워크 적용

AWS 권장 가이드

Copyright © 2025 Amazon Web Services, Inc. and/or its affiliates. All rights reserved.

AWS 권장 가이드: Amazon Neptune Analytics에 AWS Well-Architected 프레임워크 적용

Copyright © 2025 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
- 수강 대상 1
- 목표 2

운영 우수성 요소 3
- IaC 접근 방식을 사용하여 배포 자동화 3
- 운영을 고려한 설계 4
- 자주 작고 되돌릴 수 있는 변경 사항 적용 4
- 실행 가능한 인사이트를 위한 관찰성 구현 5
- 모든 운영 실패에 대해 알아보기 5
- 로깅 기능을 사용하여 무단 또는 비정상적인 활동 모니터링 6

보안 요소 7
- 데이터 보안 구현 7
- 네트워크 보안 8
- 인증 및 권한 부여 구현 8

신뢰성 요소 10
- Neptune 서비스 할당량 이해 10
- Neptune 배포 패턴 이해 11
- Neptune 클러스터 관리 및 확장 12
- 백업 및 장애 조치 이벤트 관리 12

성능 효율성 요소 14
- 분석을 위한 그래프 모델링 이해 14
- 쿼리 최적화 16
- 쓰기 최적화 17
- 적절한 크기의 그래프 18

비용 최적화 요소 19
- 필요한 사용 패턴 및 서비스 이해 19
- 비용에 주의를 기울이는 리소스 선택 20

지속 가능성 요소 22
- AWS 리전 선택 고려 22
- 소비 최적화 22
- 소프트웨어 개발 및 아키텍처 패턴 최적화 23

리소스 24
- 참조 24
- 블로그 게시물 및 동영상 24

학습 24
문서 기록 25
용어집 26
..... 26
A 27
B 29
C 31
D 34
E 38
F 40
G 41
H 42
정보 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

Amazon Neptune Analytics에 AWS Well-Architected 프레임워크 적용

Michael Havey, Amazon Web Services(AWS)

2024년 12월(문서 기록)

Amazon Amazon Neptune을 사용하여 Amazon Web Services(AWS)에서 그래프 기반 솔루션을 구축할 수 있습니다. Neptune에는 대량의 그래프 데이터를 빠르게 분석하여 인사이트를 얻고 추세를 찾을 수 있는 메모리 최적화 그래프 분석 엔진인 Neptune Analytics가 포함되어 있습니다. 기존 Neptune 데이터베이스 클러스터의 데이터에 대한 분석을 수행하거나 외부 데이터 세트에서 데이터를 로드하고 분석할 수 있습니다. 이 가이드는 Neptune Analytics 배포를 계획할 때 AWS Well-Architected Framework 원칙을 적용하기 위한 규범적 지침을 제공합니다. Amazon Neptune용 AWS Well-Architected Framework 적용은 Neptune 데이터베이스에 대해 동일한 주제를 다룹니다.

AWS Well-Architected Framework를 사용하면 다양한 애플리케이션 및 워크로드를 위한 안전하고 성능이 뛰어나며 복원력이 뛰어나고 효율적인 인프라를 구축할 수 있습니다. 또한 아키텍처를 평가하고 확장 가능한 설계를 구현할 수 있는 일관된 접근 방식을 제공합니다.

AWS Well-Architected 프레임워크는 다음 6가지 원칙을 중심으로 구축되었습니다.

- 운영 우수성
- 보안
- 신뢰성
- 성능 효율성
- 비용 최적화
- 지속 가능성

이 가이드는 Well-Architected Framework 설계 원칙 및 모범 사례의 정보와에 Neptune Analytics를 배포할 때 염두에 두어야 할 고려 사항을 제공합니다 AWS.

수강 대상

이 가이드는 그래프를 사용하는 솔루션을 설계하고 구현하는 데이터 엔지니어, 솔루션 아키텍트 및 데이터 분석가를 대상으로 합니다 AWS.

목표

이 가이드는 사용자와 조직이 다음을 수행하는 데 도움이 될 수 있습니다.

- 지원되는 배포 옵션 중에서 선택합니다.
- 복원력과 보안을 개선하는 데 도움이 되는 AWS Well-Architected 설계 패턴을 따르세요.
- 최적의 성능과 비용 절감을 위해 쿼리를 설계합니다.
- 프로덕션 환경에서 Neptune Analytics 그래프를 관리할 때 운영 효율성을 높이는 방법을 알아봅니다.

운영 우수성 요소

AWS Well-Architected Framework의 운영 우수성 원칙은 시스템을 실행 및 모니터링하고 프로세스와 절차를 지속적으로 개선하는 데 중점을 둡니다. 여기에는 개발 및 워크로드를 효과적으로 지원하고, 운영에 대한 인사이트를 얻고, 지원 프로세스와 절차를 지속적으로 개선하여 비즈니스 가치를 제공할 수 있는 기능이 포함됩니다. 사람의 개입 없이 대부분의 문제를 감지하고 해결하는 자체 복구 워크로드를 통해 운영 복잡성을 줄일 수 있습니다. 이 섹션에 설명된 모범 사례를 따르면이 목표를 달성할 수 있으며, Amazon Neptune Analytics 지표, APIs 및 메커니즘을 사용하여 워크로드가 예상 동작과 다를 때 적절하게 대응할 수 있습니다.

운영 우수성 원칙에 대한이 논의는 다음 주요 영역에 중점을 둡니다.

- 코드형 인프라(IaC)
- 변경 관리
- 복원력 전략
- 인시던트 관리
- 규정 준수에 대한 감사 보고
- 로깅 및 모니터링

IaC 접근 방식을 사용하여 배포 자동화

IaC를 사용하여 Neptune에서 배포를 자동화하는 모범 사례는 다음과 같습니다.

- IaC를 적용하여 Neptune Analytics 그래프 및 관련 리소스를 배포합니다. 일관된 환경 구성을 위해에서 제공하는 Neptune Analytics에 대한 지원을 사용하여 그래프와 프라이빗 엔드포인트AWS CloudFormation를 프로비저닝합니다.
- CloudFormation을 사용하여 Amazon SageMaker AI에서 Neptune 노트북 인스턴스를 프로비저닝합니다. 노트북을 사용하여 Neptune Analytics 그래프에서 데이터를 쿼리하고 시각화할 수 있습니다.
- Neptune 데이터베이스 클러스터 또는 스냅샷과 같은 기존 소스 또는 Amazon Simple Storage Service(Amazon S3)에 준비된 데이터 파일에서 Neptune 분석 그래프를 생성하는 경우 대량 가져오기 작업을 모니터링합니다.
- 그래프 크기 조정, 그래프 삭제 및 스냅샷 생성, 스냅샷에서 그래프 복원, 그래프 재설정 및 재로드와 같은 Neptune Analytics 운영 절차를 자동화합니다. AWS Command Line Interface (AWS CLI) 또는 SDK를 통해 사용할 수 있는 Neptune Analytics API를 사용합니다.

- 그래프의 필수 가동 시간을 평가합니다. 분석은 종종 일시적입니다. 그래프는 알고리즘을 실행해야 하는 시간에만 필요합니다. 이 경우 AWS CLI 또는 SDKs를 사용하여 그래프가 더 이상 필요하지 않을 때 그래프를 스냅샷 처리하고 삭제합니다. 그런 다음 필요한 경우 나중에 스냅샷에서 복원할 수 있습니다.
- 클라이언트에서 외부에 연결 문자열을 저장합니다. 연결 문자열을 AWS Secrets Manager, Amazon DynamoDB 또는 동적으로 변경할 수 있는 모든 위치에 저장할 수 있습니다.
- 태그를 사용하여 Neptune Analytics 리소스에 메타데이터를 추가하고 태그를 기반으로 사용량을 추적합니다. 태그는 리소스를 구성하는 데 도움이 됩니다. 예를 들어 특정 환경 또는 애플리케이션의 리소스에 공통 태그를 적용할 수 있습니다. 태그를 사용하여 리소스 사용량에 대한 결제를 분석할 수도 있습니다. 자세한 내용은 AWS 결제 사용 설명서의 비용 할당 태그를 사용하여 AWS 비용 구성 및 추적을 참조하세요. 또한 AWS Identity and Access Management (IAM) 정책의 조건을 사용하여 해당 리소스에 사용된 태그를 기반으로 리소스에 대한 액세스를 AWS 제어할 수 있습니다. 전역 `aws:ResourceTag/tag-key` 조건 키를 사용하면 됩니다. 자세한 내용은 IAM 사용 설명서의 AWS 리소스에 대한 액세스 제어를 참조하세요.

운영을 고려한 설계

Neptune Analytics 그래프 운영 방식을 개선하기 위한 접근 방식을 채택합니다.

- 개발, 테스트 및 프로덕션 용도로 별도의 Neptune Analytics 그래프를 유지 관리합니다. 이러한 그래프에는 데이터 세트, 사용자 및 운영 제어가 다를 수 있습니다.
- 다양한 용도에 맞게 별도의 Neptune Analytics 그래프를 유지 관리합니다. 예를 들어 분석 사용자로 구성된 두 그룹의 타임라인, 모델, 성능 및 가용성 SLAs, 사용 패턴이 서로 다른 별도의 그래프가 필요한 경우 각 그룹에 대해 별도의 그래프를 유지합니다.
- Neptune Analytics 유지 관리 업데이트를 위해 사용자 및 운영 직원을 준비합니다.

자주 작고 되돌릴 수 있는 변경 사항 적용

다음 권장 사항은 복잡성을 최소화하고 워크로드 중단 가능성을 줄이기 위해 수행할 수 있는 작고 되돌릴 수 있는 변경 사항에 중점을 둡니다.

- IaC 템플릿 및 스크립트를 GitHub 또는 GitLab과 같은 소스 제어 서비스에 저장합니다.

> **Important**
>
> 소스 제어에 AWS 자격 증명을 저장하지 마십시오.

- AWS CodeDeploy 또는와 같은 지속적 통합 및 지속적 전달(CI/CD) 서비스를 사용하려면 IaC 배포가 필요합니다AWS CodeBuild. 프로덕션 그래프로 승격하기 전에 비프로덕션 Neptune Analytics 환경에서 코드를 컴파일, 테스트 및 배포합니다.

실행 가능한 인사이트를 위한 관찰성 구현

워크로드 동작, 성능, 신뢰성, 비용 및 상태를 포괄적으로 이해합니다. 다음 권장 사항은 Neptune Analytics에서 이러한 수준의 이해를 얻는 데 도움이 됩니다.

- Neptune Analytics에 대한 Amazon CloudWatch 지표를 모니터링합니다. 이러한 지표에서 그래프의 크기(노드, 엣지 및 벡터 수와 총 바이트 크기), CPU 사용률, 쿼리 요청 및 오류율을 확인할 수 있습니다.
- `NumQueuedRequestsPerSec`, , , `NumOpenCypherRequestsPerSec``GraphStorageUsagePercent``GraphSizeBytes`, 등의 주요 지표`CPUUtilization`와 애플리케이션 로그에 있는 Neptune 클라이언트 응답에 대한 CloudWatch 대시보드 및 경보를 생성합니다.
- 그래프 크기, 요청 속도 또는 CPU 사용률이 임계값을 초과하는 경우와 같이 Neptune Analytics 그래프의 상태를 모니터링하도록 알림을 설정합니다. 예를 들어 `GraphStorageUsagePercent`가 크게 성장하려는 그래프에서 90%로 상승한 경우 메모리 최적화 Neptune 용량 단위(m-NCU) 용량을 늘릴지 여부를 결정합니다. 현재 m-NCU가 128인 경우 256으로 늘리면 스토리지가 약 45% 줄어듭니다. `NumQueuedRequestsPerSec`가 0보다 큰 경우 더 많은 컴퓨팅 용량을 제공하기 위해 m-NCU 용량을 늘리는 것이 좋습니다. 또는 클라이언트 측 동시성을 줄일 수 있습니다.

모든 운영 실패에 대해 알아보기

자가 복구 인프라는 드문 문제가 발생하거나 응답이 원하는 만큼 효과적이지 않을 때 반복으로 발전하는 장기적인 노력입니다. 다음 사례를 채택하면 목표에 집중할 수 있습니다.

- 모든 장애로부터 학습하여 개선을 주도합니다.
- 팀과 조직 간에 학습한 내용을 공유합니다. 조직 내 여러 팀이 Neptune을 사용하는 경우 공통 채팅룸 또는 사용자 그룹을 생성하여 학습 내용과 모범 사례를 공유합니다.

로깅 기능을 사용하여 무단 또는 비정상적인 활동 모니터링

로깅을 사용하여 비정상적인 성능 및 활동 패턴을 관찰합니다. 다음 모범 사례를 고려하세요.

- Neptune Analytics는를 사용하여 컨트롤 플레인 작업의 로깅을 지원합니다 AWS CloudTrail. 자세한 내용은를 사용하여 Neptune Analytics API 호출 로깅 AWS CloudTrail을 참조하세요. 이 기능을 통해 Neptune Analytics 리소스의 생성, 업데이트 및 삭제를 추적할 수 있습니다. 강력한 모니터링 및 경고를 위해 CloudTrail 이벤트를 Amazon CloudWatch Logs와 통합할 수도 있습니다. Neptune Analytics 서비스 활동의 분석을 개선하고에 대한 활동의 변경 사항을 식별하기 위해 Amazon Athena를 사용하여 CloudTrail 로그를 쿼리 AWS 계정할 수 있습니다. 예를 들어 쿼리를 사용하여 트렌드를 식별하고 소스 IP 주소나 사용자 등의 속성별로 활동을 추가로 격리할 수 있습니다.
- CloudTrail을 사용하여 쿼리 실행과 같은 Neptune Analytics 데이터 영역 활동의 로깅을 활성화할 수도 있습니다. 실행 중인 쿼리, 빈도 및 소스를 볼 수 있습니다. 기본적으로 CloudTrail은 데이터 이벤트를 로깅하지 않습니다. 데이터 이벤트에는 추가 요금이 적용됩니다. 자세한 내용은 AWS CloudTrail 요금을 참조하십시오.
- 컨트롤 플레인 또는 데이터 플레인에서 Neptune Analytics에 대한 애플리케이션 호출을 로깅할 수도 있습니다. 예를 들어를 사용하여 쿼리AWS SDK for Python (Boto3)를 수행하는 경우 디버그 수준 로깅을 활성화하여 콘솔 또는 파일에 대한 쿼리 추적을 가져올 수 있습니다. 이는 개발 중에 유용합니다. 또한 애플리케이션에서 예외를 포착하고 기록하는 것이 좋습니다.

보안 요소

클라우드 보안이 가장 높은 우선 순위입니다 AWS. AWS 고객은 보안에 가장 민감한 조직의 요구 사항을 충족하도록 구축된 데이터 센터 및 네트워크 아키텍처의 이점을 누릴 수 있습니다. 보안은 AWS와 사용자의 공동 책임입니다. 공동 책임 모델은 이 사항을 클라우드 내 보안 및 클라우드의 보안으로 설명합니다.

- 클라우드 보안 - AWS 서비스 에서 실행되는 인프라를 보호할 AWS 책임이 있습니다 AWS 클라우드.는 안전하게 사용할 수 있는 서비스 AWS 도 제공합니다. 타사 감사자는 AWS 규정 준수 프로그램의 일환으로 AWS 보안의 효과를 정기적으로 테스트하고 확인합니다. Neptune에 적용되는 규정 준수 프로그램에 대한 자세한 내용은 AWS 규정 준수 프로그램 제공 범위 내 서비스를 참조하세요.
- 클라우드의 보안 - 사용자의 책임은 AWS 서비스 사용하는에 따라 결정됩니다. 또한 귀하는 데이터의 민감도, 회사 요구 사항, 관련 법률 및 규정을 비롯한 기타 요소에 대해서도 책임이 있습니다. 데이터 프라이버시에 대한 자세한 내용은 데이터 프라이버시 FAQs. 유럽의 데이터 보호에 대한 자세한 내용은 AWS 공동 책임 모델 및 GDPR 블로그 게시물을 참조하세요.

AWS Well-Architected Framework의 보안 원칙은 Neptune Analytics를 사용할 때 공동 책임 모델을 적용하는 방법을 이해하는 데 도움이 됩니다. 다음 주제에서는 보안 및 규정 준수 목표에 맞게 Neptune Analytics를 구성하는 방법을 설명합니다. 또한 Neptune Analytics 리소스를 모니터링하고 보호하는 데 도움이 AWS 서비스 되는 다른를 사용하는 방법을 알아봅니다. 보안 원칙에는 다음과 같은 주요 중점 영역이 포함됩니다.

- 데이터 보안
- 네트워크 보안
- 인증 및 권한 부여

데이터 보안 구현

데이터 유출 및 위반은 고객을 위험에 빠뜨리고 회사에 상당한 부정적인 영향을 미칠 수 있습니다. 다음 모범 사례는 우발적이고 악의적인 노출로부터 고객 데이터를 보호하는 데 도움이 됩니다.

- 그래프 이름, 태그, IAM 역할 및 기타 메타데이터에는 기밀 또는 민감한 정보가 포함되어서는 안 됩니다. 해당 데이터가 결제 또는 진단 로그에 표시될 수 있기 때문입니다.
- Neptune에 데이터로 저장된 외부 서버에 대한 URIs 또는 링크에는 요청을 검증하기 위한 자격 증명 정보가 포함되어서는 안 됩니다.

- Neptune 분석 그래프는 저장 시 암호화됩니다. 선택한 기본 키 또는 AWS Key Management Service (AWS KMS) 키를 사용하여 그래프를 암호화할 수 있습니다. 대량 가져오기 중에 Amazon S3로 내보내는 스냅샷과 데이터를 암호화할 수도 있습니다. 가져오기가 완료되면 암호화를 제거할 수 있습니다.
- openCypher 언어를 사용하는 경우 적절한 입력 검증 및 파라미터화 기술을 연습하여 SQL 주입 및 기타 형태의 공격을 방지합니다. 사용자가 제공한 입력과 문자열 연결을 사용하는 쿼리를 구성하지 마세요. 파라미터화된 쿼리 또는 준비된 문을 사용하여 입력 파라미터를 그래프 데이터베이스에 안전하게 전달합니다. 자세한 내용은 Neptune 설명서의 openCypher 파라미터화된 쿼리 예제를 참조하세요.

네트워크 보안

퍼블릭 연결을 위해 Neptune Analytics 그래프를 활성화하여 Virtual Private Cloud(VPC) 외부에서 연결할 수 있습니다. 이 연결은 기본적으로 비활성화되어 있습니다. 그래프에는 IAM 인증이 필요합니다. 호출자는 자격 증명을 얻고 그래프를 사용할 권한이 있어야 합니다. 예를 들어 openCypher 쿼리를 실행하려면 호출자에게 특정 그래프에 대한 읽기, 쓰기 또는 삭제 권한이 있어야 합니다.

그래프에 대한 프라이빗 엔드포인트를 생성하여 VPC 내에서 그래프에 액세스할 수도 있습니다. 엔드포인트를 생성할 때 VPC, 서브넷 및 보안 그룹을 지정하여 그래프 호출에 대한 액세스를 제한합니다.

전송 중 데이터를 보호하기 위해 Neptune Analytics는 HTTPS를 통해 그래프에 SSL 연결을 적용합니다. 자세한 내용은 Neptune Analytics 설명서의 Neptune Analytics의 데이터 보호를 참조하세요.

인증 및 권한 부여 구현

Neptune Analytics 그래프를 호출하려면 IAM 인증이 필요합니다. 호출자는 자격 증명을 얻고 그래프에서 작업을 수행할 수 있는 충분한 권한을 보유해야 합니다. API 작업 및 필요한 권한에 대한 설명은 Neptune Analytics API 설명서를 참조하세요. 조건 확인을 적용하여 태그별로 액세스를 제한할 수 있습니다.

IAM 인증은 AWS 서명 버전 4(SigV4) 프로토콜을 사용합니다. 애플리케이션의 사용을 간소화하려면 AWS SDK를 사용하는 것이 좋습니다. 예를 들어 Python에서 SigV4를 추상화하는 Neptune 그래프용 Boto3 클라이언트를 사용합니다.

그래프에 데이터를 로드할 때 배치 로드는 호출자의 IAM 자격 증명을 사용합니다. Neptune Analytics가 Amazon S3 파일에서 그래프로 데이터를 로드하는 역할을 수임할 수 있도록 신뢰 관계가 설정된 Amazon S3에서 데이터를 다운로드할 수 있는 권한이 호출자에게 있어야 합니다.

대량 가져오기는 그래프 생성 중(인프라 팀) 또는 기존 빈 그래프에서(가져오기 작업을 시작할 권한이 있는 데이터 엔지니어링 팀) 수행할 수 있습니다. 두 경우 모두 Neptune Analytics는 호출자가 입력으로 제공하는 IAM 역할을 수임합니다. 이 역할은 입력 데이터가 스테이징되는 Amazon S3 폴더의 콘텐츠를 읽고 나열할 수 있는 권한을 부여합니다.

신뢰성 요소

AWS Well-Architected Framework 신뢰성 원칙은 워크로드가 의도한 기능을 예상대로 올바르고 일관되게 수행할 수 있는 능력을 포함합니다. 여기에는 전체 수명 주기 동안 워크로드를 운영하고 테스트하는 기능이 포함됩니다.

신뢰할 수 있는 워크로드는 소프트웨어와 인프라에 대한 사전 설계 결정에서 시작됩니다. 아키텍처 선택은 모든 Well-Architected 원칙의 워크로드 동작에 영향을 미칩니다. 신뢰성을 위해이 단원에서 설명한 대로 따라야 하는 특정 패턴이 있습니다.

신뢰성 원칙은 다음 주요 영역에 중점을 둡니다.

- 서비스 할당량 및 배포 패턴을 포함한 워크로드 아키텍처
- 변경 관리
- 장애 관리

Neptune 서비스 할당량 이해

AWS 계정에는 각에 대한 기본 할당량(이전에는 제한이라고 함)이 있습니다 AWS 서비스. 다르게 표시되지 않는 한 리전별로 각 할당량이 적용됩니다. 모든 할당량이 아닌 일부 할당량에 대해 증가를 요청할 수 있습니다.

Neptune Analytics의 할당량을 찾으려면 Service Quotas 콘솔을 엽니다. 탐색 창에서 AWS 서비스를 선택한 다음 Amazon Neptune Analytics를 선택합니다. 그래프 및 스냅샷 수, 그래프에 대해 프로비저닝된 최대 메모리, API 요청 속도에 대한 할당량에 주의하십시오.

최대 프로비저닝 메모리가 데이터 세트에 충분하지 않은 경우 의도한 분석 사용에 필요한 노드 및 엣지 유형을 평가합니다. 허용되는 프로비저닝된 용량 내에서 분석이 가능하도록 데이터의 하위 집합을 로드합니다. 많은 분석 워크로드, 특히 그래프 알고리즘을 실행하는 워크로드에는 전체 트랜잭션 그래프 대신 제한된 속성 집합이 있는 토폴로지만 필요합니다. (트랜잭션 워크로드와 분석 워크로드의 차이점에 대한 설명은 성능 효율성 원칙 섹션을 참조하세요.)

최대 그래프 수가 의도한 용도에 충분하지 않은 경우:

- 비슷한 용도의 그래프를 결합하는 것이 좋습니다.
- 지정된 시간에 실행해야 하는 그래프 수를 평가합니다. 임시 분석 사용 사례가 있는 경우 그래프가 더 이상 필요하지 않을 때 그래프를 스냅샷 처리하고 삭제합니다. 이렇게 하면 할당량에 대한 그래프 수가 줄어듭니다.

- 그래프를 다른 로 프로비저닝하는 것이 좋습니다 AWS 계정.

Neptune 배포 패턴 이해

Neptune Analytics 그래프를 배포할 때 다음 결정 사항을 이해합니다.

- 시드: Amazon S3, 기존 Neptune 데이터베이스 클러스터 또는 기존 Neptune 데이터베이스 스냅샷의 데이터를 사용하여 생성 시 빈 그래프를 생성할지 아니면 여기에 데이터를 로드할지 결정합니다.

  권장 사항: 소스가 Neptune 클러스터 또는 스냅샷인 경우 그래프 생성 시 해당 데이터를 로드해야 합니다. 소스가 Amazon S3인 경우 데이터를 로드하는 작업이 중요하고 인프라 프로비저닝 활동으로 가장 잘 수행되는 경우 생성 시 데이터를 로드합니다. 데이터를 데이터 엔지니어링 또는 애플리케이션 활동으로 로드하려면 나중에 빈 그래프를 생성하고 Amazon S3에서 데이터를 로드합니다.
- 용량: 데이터 크기와 예상 애플리케이션 사용량을 고려하여 그래프에 필요한 프로비저닝된 용량을 추정합니다.

  권장 사항: 생성 시 그래프 크기를 제한할 최대 프로비저닝 메모리를 지정합니다. 이 설정은 필수입니다. 필요한 경우 나중에 용량을 변경할 수 있습니다.
- 가용성 및 내결함성: 가용성을 위해 복제본이 필요한지 여부를 결정합니다. 복제본은 그래프 실패 시 복구를 위한 웜 스탠바이 역할을 합니다. 복제본이 있는 그래프는 복제본이 없는 그래프보다 빠르게 복구됩니다. 또한 그래프가 얼마나 오래 필요한지, 임시 분석 전용인지 여부, 필요한 경우 언제 제거되는지도 고려합니다.

  권장 사항: 그래프를 생성하기 전에 그래프를 사용할 수 없는 시간 및 제거할 수 있는 시기와 같은 가용성 요구 사항을 결정합니다.
- 네트워킹 및 보안: 퍼블릭 연결, 프라이빗 연결 또는 둘 다 필요한지 여부와 데이터를 암호화할지 여부를 결정합니다.

  권장 사항: 그래프를 생성하기 전에 퍼블릭 연결이 허용되는지 여부, 그래프 클라이언트 애플리케이션이 배포될 위치 등 조직의 요구 사항을 이해합니다.
- 백업 및 복구: 스냅샷을 생성해야 하는지 여부와 생성해야 하는 경우 언제 또는 어떤 조건에서 생성해야 하는지 결정합니다. 조직에 재해 복구(DR) 요구 사항이 있는지 고려합니다.

  권장 사항: 스냅샷 생성은 수동 활동입니다. 그래프를 생성하기 전에 스냅샷을 생성할 시기를 결정하고 DR 요구 사항을 고려합니다.

Neptune 클러스터 관리 및 확장

Neptune 분석 그래프는 메모리에 최적화된 단일 인스턴스로 구성됩니다. 인스턴스의 용량(m-NCU)은 생성 시 설정됩니다. 관리 작업을 통해 프로비저닝된 용량을 늘려 인스턴스를 수직으로 확장할 수 있으며 프로비저닝된 용량도 줄일 수 있습니다. 복제본은 수동 장애 조치 대상이므로 그래프의 크기를 늘리지 않습니다. 이와 관련하여 그래프 복제본은 애플리케이션의 읽기 작업을 처리할 수 있는 Neptune 클러스터의 활성 인스턴스인 Neptune 데이터베이스 읽기 전용 복제본과 다릅니다.

복제본에는 비용이 발생합니다. 복제본은 그래프의 m-NCU 요금으로 가격이 책정됩니다. 예를 들어 그래프가 128m-NCU에 프로비저닝되고 단일 복제본이 있는 경우 비용은 복제본이 없는 동등한 그래프의 두 배입니다.

분석에는 확장해야 하는 두 가지 주요 이유가 있습니다.

- 분석 쿼리 및 알고리즘에 더 많은 메모리와 CPU를 제공하기 위해 개별 쿼리는 비용이 많이 들기 때문에 실행할 그래프 알고리즘은 본질적으로 복잡하며 입력 시 더 많은 리소스가 필요하거나 동시 요청 속도가 높습니다. 이러한 쿼리에 out-of-memory 오류가 발생하는 경우 스케일 업이 합리적인 해결 방법입니다.
- 계획한 것보다 더 큰 그래프 크기를 지원합니다. 예를 들어 현재 프로비저닝된 용량이 60GB의 소스 데이터를 지원하는 128m-NCU이고 추가 40GB의 소스 데이터가 필요한 경우 256m-NCU로 늘려야 합니다.

, , `NumQueuedRequestsPerSec`, `NumOpenCypherRequestsPerSec``GraphStorageUsagePercent``GraphSizeBytes`,와 같은 Neptune Analytics의 CloudWatch 지표를 모니터링`CPUUtilization`하여 조정이 필요한지 확인합니다. 콘솔 AWS CLI또는 SDKs. (예제 및 모범 사례는 운영 우수성 원칙 섹션을 참조하세요.)

백업 및 장애 조치 이벤트 관리

복제본을 사용하여 실패 시 그래프를 계속 사용할 수 있도록 합니다. 그래프는 로그 기반 지속성을 사용하여의 가용 영역 간에 변경 사항을 커밋합니다 AWS 리전. 복제본은 웜 스탠바이 역할을 하며이 데이터에 액세스할 수 있습니다. 오류가 있는 경우 그래프는 복제본에 대한 작업을 재개합니다. 애플리케이션은 동일한 엔드포인트를 계속 사용하여 그래프에 연결합니다. 실패 중 진행 중인 요청은 서비스 사용 불가 예외와 함께 오류를 생성합니다. 애플리케이션 코드에서 백오프 패턴과 함께 재시도를 사용하여 오류를 포착하고 짧은 간격 후에 다시 시도하는 것이 좋습니다. 장애 조치 중에 이루어진 새 요청은 대기열에 추가되며 지연 시간이 길어질 수 있습니다.

복제본이 구성되지 않고 그래프가 실패하면 Neptune Analytics는 내구성 있는 스토리지에서 복구되지만 Neptune이 리소스를 다시 초기화해야 하므로 복구 시간이 더 오래 걸립니다.

그래프의 스냅샷을 생성합니다. (Neptune Analytics는 자동 스냅샷을 생성하지 않습니다.) 생성 후 그래프를 정기적으로 수정하는 경우 스냅샷을 자주 생성하여 현재 상태를 캡처합니다. 이전 시점으로 복원할 필요가 없는 경우 이전 스냅샷을 삭제합니다.

스냅샷을 다른 계정 및 여러 계정과 공유할 수 있습니다 AWS 리전. DR 요구 사항이 있는 경우 스냅샷에서 다른 리전으로 그래프를 복원하는 것이 Recovery Time Objective(RTO) 및 Recovery Point Objective(RPO) 요구 사항을 충족하는지 고려합니다.

성능 효율성 요소

AWS Well-Architected Framework의 성능 효율성 원칙은 데이터를 수집하거나 쿼리하는 동안 성능을 최적화하는 방법에 중점을 둡니다. 성능 최적화는 다음과 같은 점진적이고 지속적인 프로세스입니다.

- 비즈니스 요구 사항 확인
- 워크로드 성능 측정
- 성능이 낮은 구성 요소 식별
- 비즈니스 요구 사항에 맞게 구성 요소 튜닝

성능 효율성 원칙은 사용할 올바른 그래프 데이터 모델 및 쿼리 언어를 식별하는 데 도움이 되는 사용 사례별 지침을 제공합니다. 또한 Neptune Analytics로 데이터를 수집하고 사용할 때 따라야 할 모범 사례도 포함되어 있습니다.

성능 효율성 원칙은 다음 주요 영역에 중점을 둡니다.

- 그래프 모델링
- 쿼리 최적화
- 그래프 적정 크기 조정
- 쓰기 최적화

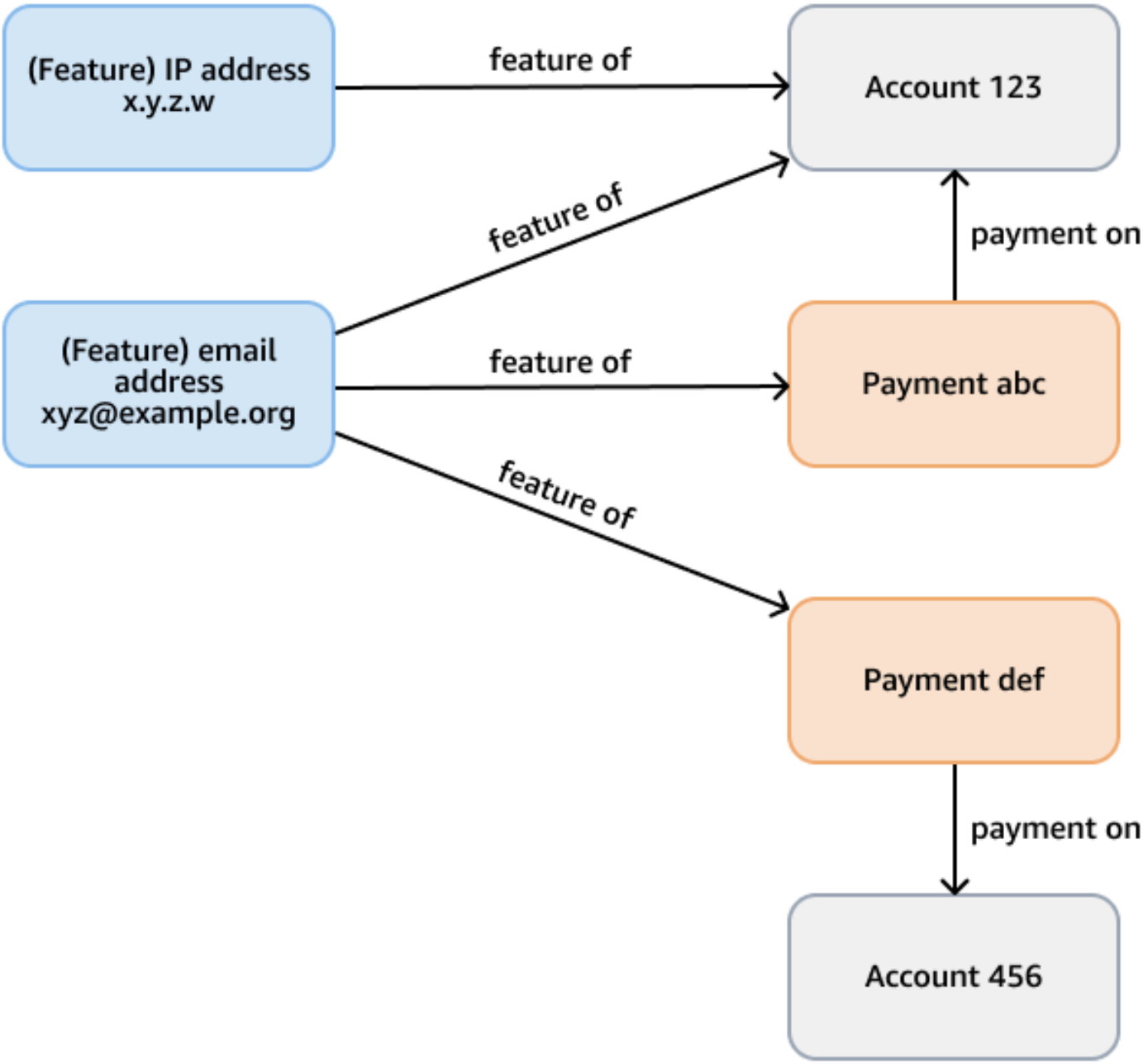
분석을 위한 그래프 모델링 이해

Amazon Neptune에 AWS Well-Architected Framework 적용 가이드에서는 성능 효율성을 위한 그래프 모델링에 대해 설명합니다. 성능에 영향을 미치는 모델링 결정에는 필요한 노드 및 엣지 선택, IDs, 레이블 및 속성, 엣지 방향, 레이블이 일반 레이블인지 아니면 특정 노드인지 여부, 일반적으로 쿼리 엔진이 그래프를 탐색하여 일반적인 쿼리를 처리할 수 있는 효율성이 포함됩니다.

이러한 고려 사항은 Neptune Analytics에도 적용되지만 트랜잭션 및 분석 사용 패턴을 구분하는 것이 중요합니다. Neptune 데이터베이스와 같은 트랜잭션 데이터베이스의 쿼리에 효율적인 그래프 모델은 분석을 위해 재구성해야 할 수 있습니다.

예를 들어 신용 카드 결제에서 사기 패턴을 확인하는 것이 목적인 Neptune 데이터베이스의 사기 그래프를 생각해 보세요. 이 그래프에는 계정과 결제의 계정, 결제 및 기능(예: 이메일 주소, IP 주소, 전화번호)을 나타내는 노드가 있을 수 있습니다. 이 연결된 그래프는 지정된 결제에서 시작하고 여러 홉을 사

용하여 관련 기능 및 계정을 찾는 가변 길이 경로를 통과하는 등의 쿼리를 지원합니다. 다음 그림은 이러한 그래프를 보여줍니다.



분석 요구 사항은 기능으로 연결된 계정 커뮤니티를 찾는 등 더 구체적일 수 있습니다. 이를 위해 WCC(약하게 연결된 구성 요소) 알고리즘을 사용할 수 있습니다. 이전 예제의 모델에 대해 실행하려면 여러 유형의 노드와 엣지를 통과해야 하므로 비효율적입니다. 다음 다이어그램의 모델이 더 효율적입니다. 계정 자체 또는 계정의 결제가 기능을 공유하는 경우 `account` 노드를 `shares feature` 엣지와 연결합니다. 예를 들어 `xyz@example.orgAccount 123`에는 이메일 기능이 있으며 결제()에 동일한 이메일을 `Account 456` 사용합니다`Payment def`.

WCC의 계산 복잡성은 이며O(|E|logD), 여기서 |E|는 그래프의 엣지 수이고 D는 노드를 연결하는 직경(가장 긴 경로의 길이)입니다. 트랜잭션 모델은 필수 노드와 엣지를 생략하기 때문에 엣지 수와 직경을 최적화하고 WCC 알고리즘의 복잡성을 줄입니다.

Neptune Analytics를 사용하는 경우 필요한 알고리즘 및 분석 쿼리에서 다시 작업합니다. 필요한 경우 모델을 재구성하여 이러한 쿼리를 최적화합니다. 그래프에 데이터를 로드하기 전에 모델을 재구성하거나 그래프의 기존 데이터를 수정하는 쿼리를 작성할 수 있습니다.

쿼리 최적화

다음 권장 사항에 따라 Neptune Analytics 쿼리를 최적화합니다.

- 파라미터화된 쿼리와 기본적으로 활성화된 쿼리 계획 캐시를 사용합니다. 계획 캐시를 사용하면 엔진이 나중에 사용할 수 있도록 쿼리를 준비합니다. 단, 쿼리가 100밀리초 이내에 완료되므로 후속 호출에 소요되는 시간이 절약됩니다.
- 느린 쿼리의 경우 설명 계획을 실행하여 병목 현상을 파악하고 그에 따라 개선합니다.
- 벡터 유사성 검색을 사용하는 경우 임베딩이 작을수록 정확한 유사성 결과가 산출되는지 확인합니다. 더 작은 임베딩을 더 효율적으로 생성, 저장 및 검색할 수 있습니다.
- Neptune Analytics에서 openCypher를 사용하기 위한 문서화된 모범 사례를 따릅니다. 예를 들어 UNWIND 절에서 평면화된 맵을 사용하고 가능한 경우 엣지 레이블을 지정합니다.
- 그래프 알고리즘을 사용할 때는 알고리즘의 입력 및 출력, 컴퓨팅 복잡성, 작동 방식을 광범위하게 이해해야 합니다.
  - 그래프 알고리즘을 호출하기 전에 MATCH 절을 사용하여 입력 노드 세트를 최소화합니다. 예를 들어 노드가 너비 우선 검색(BFS)을 수행하도록 제한하려면 Neptune Analytics 설명서에 제공된 예제를 따르세요.
  - 가능하면 노드 및 엣지 레이블을 기준으로 필터링합니다. 예를 들어 BFS에는 특정 노드 레이블(vertexLabel) 또는 특정 엣지 레이블()에 대한 순회를 필터링하는 입력 파라미터가 있습니다edgeLabels.
  - 와 같은 경계 파라미터를 사용하여 결과를 제한maxDepth합니다.

- `concurrency` 파라미터로 실험합니다. 사용 가능한 모든 알고리즘 스레드를 사용하여 처리를 병렬화하는 값 0으로 시도해 보세요. 파라미터를 1로 설정하여 단일 스레드 실행과 비교합니다. 알고리즘은 단일 스레드에서, 특히 병렬 처리로 실행 시간이 크게 단축되지 않고 오버헤드가 발생할 수 있는 얕은 너비 우선 검색과 같은 작은 입력에서 더 빠르게 완료될 수 있습니다.
- 유사한 유형의 알고리즘 중에서 선택합니다. 예를 들어 Bellman-Ford와 delta-stepping은 모두 단일 소스 최단 경로 알고리즘입니다. 자체 데이터 세트로 테스트할 때 두 알고리즘을 모두 시도하고 결과를 비교합니다. Delta-stepping은 계산 복잡성이 낮기 때문에 Bellman-Ford보다 빠른 경우가 많습니다. 그러나 성능은 데이터 세트 및 입력 파라미터, 특히 `delta` 파라미터에 따라 달라집니다.

쓰기 최적화

Neptune Analytics에서 쓰기 작업을 최적화하려면 다음 사례를 따르세요.

- 그래프에 데이터를 로드하는 가장 효율적인 방법을 찾습니다. Amazon S3의 데이터에서 로드할 때 데이터가 50GB보다 큰 경우 대량 가져오기를 사용합니다. 더 작은 데이터의 경우 배치 로드를 사용합니다. 배치 로드를 실행할 때 out-of-memory 오류가 발생하는 경우 m-NCU 값을 늘리거나 로드를 여러 요청으로 분할하는 것이 좋습니다. 이를 위한 한 가지 방법은 S3 버킷의 여러 접두사로 파일을 분할하는 것입니다. 이 경우 각 접두사에 대해 배치 로드를 개별적으로 호출합니다.
- 대량 가져오기 또는 배치 로더를 사용하여 초기 그래프 데이터 세트를 채웁니다. 트랜잭션 openCypher 생성, 업데이트 및 삭제 작업은 작은 변경에만 사용합니다.
- 대량 가져오기 또는 동시성이 1(단일 스레드)인 배치 로더를 사용하여 그래프에 임베딩을 수집합니다. 다음 방법 중 하나를 사용하여 임베딩을 미리 로드해 보세요.
- 벡터 유사성 검색 알고리즘에서 정확한 유사성 검색에 필요한 벡터 임베딩의 차원을 평가합니다. 가능하면 더 작은 차원을 사용합니다. 따라서 임베딩의 로드 속도가 빨라집니다.
- 필요한 경우 변형 알고리즘을 사용하여 알고리즘 결과를 기억합니다. 예를 들어 도 변형 중심 알고리즘은 각 입력 노드의 정도를 찾고 해당 값을 노드의 속성으로 씁니다. 이러한 노드를 둘러싼 연결이 이후에 변경되지 않으면 속성에 올바른 결과가 포함됩니다. 알고리즘을 다시 실행할 필요가 없습니다.
- 다시 시작해야 하는 경우 그래프 재설정 관리 작업을 사용하여 모든 노드, 엣지 및 임베딩을 지웁니다. 그래프가 큰 경우 openCypher 쿼리를 사용하여 모든 노드, 엣지 및 임베딩을 삭제할 수 없습니다. 대규모 데이터 세트에 대한 단일 드롭 쿼리는 시간 초과될 수 있습니다. 크기가 증가하면 데이터 세트를 제거하는 데 시간이 더 걸리고 트랜잭션 크기가 증가합니다. 반대로 그래프 재설정을 완료하는 데 걸리는 시간은 거의 일정하며, 작업은 스냅샷을 실행하기 전에 스냅샷을 생성하는 옵션을 제공합니다.

적절한 크기의 그래프

전체 성능은 Neptune Analytics 그래프의 프로비저닝된 용량에 따라 달라집니다. 용량은 메모리 최적화 Neptune 용량 단위(m-NCUs)라는 단위로 측정됩니다. 그래프 크기와 쿼리를 지원하기에 그래프의 크기가 충분한지 확인합니다. 용량이 증가해도 개별 쿼리의 성능이 반드시 개선되는 것은 아닙니다.

가능하면 Amazon S3 또는 기존 Neptune 클러스터 또는 스냅샷과 같은 기존 소스에서 데이터를 가져와 그래프를 생성합니다. 최소 및 최대 용량에 경계를 둘 수 있습니다. 기존 그래프에서 프로비저닝된 용량을 변경할 수도 있습니다.

`NumQueuedRequestsPerSec`, , , `NumOpenCypherRequestsPerSec``GraphStorageUsagePercent``GraphSizeBytes`, 등의 CloudWatch 지표를 모니터링`CPUUtilization`하여 그래프의 크기가 적절한지 평가합니다. 그래프 크기와 로드를 지원하는 데 더 많은 용량이 필요한지 확인합니다. 이러한 지표 중 일부를 해석하는 방법에 대한 자세한 내용은 운영 우수성 원칙 섹션을 참조하세요.

비용 최적화 요소

AWS Well-Architected Framework의 비용 최적화 원칙은 불필요한 비용을 방지하는 데 중점을 둡니다. 다음 권장 사항은 Neptune Analytics의 비용 최적화 설계 원칙과 아키텍처 모범 사례를 충족하는 데 도움이 될 수 있습니다.

비용 최적화 원칙은 다음 주요 영역에 중점을 둡니다.

- 시간 경과에 따른 지출 이해 및 자금 할당 제어
- 올바른 유형 및 수량의 리소스 선택
- 과도한 지출 없이 비즈니스 요구 사항을 충족하도록 규모 조정

필요한 사용 패턴 및 서비스 이해

Neptune Analytics를 채택하기 전에 사용 사례가 그래프 분석에 적합한지 평가합니다.

- 그래프 데이터베이스: 데이터 모델에 식별 가능한 그래프 구조가 있고 쿼리가 관계를 탐색하고 여러 홉을 통과해야 하는 경우 Neptune과 같은 그래프 데이터베이스가 워크로드에 적합합니다. 그래프 데이터베이스는 다음 패턴에 적합하지 않습니다.
  - 주로 단일 홉 쿼리입니다. 이 사용 사례에서는 데이터가 객체의 속성으로 더 잘 표현될 수 있는지 고려합니다.
  - 속성으로 저장된 JSON 또는 이진 대형 객체(blob) 데이터입니다.

- 그래프 분석: Neptune Analytics는 메모리에서 대량의 그래프 데이터를 빠르게 분석하여 인사이트를 얻고 추세를 찾을 수 있는 그래프 분석 데이터베이스 엔진입니다. Neptune 데이터베이스와 Neptune Analytics 그래프 모두에 그래프 데이터를 저장하고 쿼리할 수 있습니다. Neptune 데이터베이스는 확장 가능한 온라인 트랜잭션 처리(OLTP) 요구 사항에 가장 적합합니다. Neptune Analytics는 임시 분석 워크로드에 가장 적합합니다. 트랜잭션 지향 Neptune 데이터베이스의 데이터를 Neptune 분석 그래프로 로드하여 두 데이터를 조합하여 해당 데이터에 대한 분석을 실행할 수 있습니다. 분석이 완료되면 Neptune 분석 그래프를 제거할 수 있습니다. 자세한 비교는 Neptune Analytics 설명서의 Neptune Analytics를 사용하는 시기와 Neptune 데이터베이스를 사용하는 시기를 참조하세요.

비용을 고려하여 Neptune Analytics 그래프를 채우는 가장 좋은 방법을 결정합니다.

- S3 버킷에 준비된 그래프 데이터를 대량으로 가져옵니다. 데이터가 이전에 Neptune 데이터베이스에 대량 로드하기 위해 준비된 경우 또는 대량 가져오기에 필요한 CSV 또는 기타 지원되는 형식으로 분석할 데이터가 이미 있거나 쉽게 생성할 수 있는 경우이 옵션을 사용하는 것이 좋습니다. 그래프 생성 절차의 일부로 대량 가져오기를 실행할 수 있습니다. 최소 및 최대 용량에 경계를 둘 수 있습니다. 이전에 생성한 빈 그래프에서 가져오기를 실행하고 실행 중에 가져오기 작업을 모니터링할 수도 있습니다.
- 빈 그래프를 생성한 다음 배치 로드를 사용하여 openCypher 쿼리를 통해 그래프를 채울 수 있습니다. 이 옵션은 로드할 데이터가 Amazon S3에서 스테이징되고 50GB 미만인 경우에 적합합니다.
- Neptune 데이터베이스 클러스터의 데이터에서 그래프를 채울 수 있습니다(Neptune 데이터베이스 버전 1.3.0 이상에서 지원됨). 이 패턴의 의도는 현재 그래프 데이터베이스에 있는 데이터에 대한 분석을 실행하는 것입니다. 데이터베이스가 처음에 대량 로드를 통해 채워졌더라도 이후 크게 변경되었을 수 있습니다. 데이터베이스에서 가져오기 위해 Neptune Analytics는 데이터베이스를 복제하고 복제본에서 S3 버킷으로 데이터를 내보냅니다. 이 절차에는 특히 복제본을 실행하는 데 드는 Neptune 데이터베이스 비용과 내보낸 데이터를 저장하고 사용하는 데 드는 Amazon S3 비용이 발생합니다. 내보내기가 완료되면 복제본이 제거됩니다. Amazon S3에서 내보낸 데이터를 삭제할 수 있습니다.
- Neptune 데이터베이스 클러스터의 스냅샷에서 그래프를 채울 수 있습니다. 이는 소스가 데이터베이스 스냅샷이라는 점을 제외하면 이전 옵션과 유사합니다. 스냅샷에서 가져오기 위해 Neptune Analytics는 먼저 스냅샷을 새 데이터베이스 클러스터로 복원한 다음 데이터를 S3 버킷으로 내보냅니다. 이 절차에는 특히 복원된 클러스터를 실행하는 데 드는 Neptune 데이터베이스 비용과 내보낸 데이터를 저장하고 사용하는 데 드는 Amazon S3 비용이 발생합니다.
- 또한 openCypher 쿼리를 수행하여 그래프에서 원자성, 일관성, 격리, 내구성(ACID) 준수 트랜잭션을 사용하여 데이터를 생성, 업데이트 또는 삭제할 수 있습니다. 이 접근 방식은 그래프를 시드하는 방법이 아니라 소규모 업데이트를 수행하는 방법으로 사용하는 것이 좋습니다.

분석에 필요한 데이터가 Amazon S3에 이미 준비된 경우 대량 가져오기 또는 배치 로드를 사용하는 것이 좋습니다. 이는 Neptune 데이터베이스 클러스터 또는 스냅샷에서 그래프를 채우는 것보다 비용 효율적입니다.

비용에 주의를 기울이는 리소스 선택

Neptune Analytics 요금은 메모리 최적화 Neptune 용량 단위(m-NCU)라는 단위를 사용합니다. 지정된 m-NCU로 그래프를 실행하는 데는 고정 시간당 비용이 부과됩니다. 그래프에는 장애 조치를 위한 복제본이 있을 수 있으며 이러한 복제본에는 시간당 m-NCU 비용도 발생합니다.

용량을 추정하고, 비용을 제한하고, 성능을 기준으로 비용을 모니터링하려면 다음 모범 사례를 따르는 것이 좋습니다.

- 가능하면 Amazon S3에 스테이징된 데이터, 기존 Neptune 클러스터 또는 스냅샷 등 기존 소스에서 데이터를 가져와 그래프를 생성합니다. 이렇게 하면 Neptune Analytics가 그래프를 시드하는 작업을 많이 수행하고 제한 최대 용량을 지정할 수 있으므로 노력이 절약됩니다.
- 기존 그래프에서 프로비저닝된 용량을 변경할 수 있습니다.
- 그래프가 더 이상 필요하지 않은 경우 스냅샷을 생성하고 그래프를 삭제할 수 있습니다. 다시 사용해야 하는 경우 스냅샷에서 그래프를 복원할 수 있습니다.
- 그래프를 생성할 때 복제본 수를 선택할 수 있습니다. 분석 가용성 요구 사항에 따라 값을 설정합니다. 이 설정을 최소화하여 비용을 절감합니다. 최대값 2는 별도의 가용 영역에 있는 복제본 인스턴스 2개를 허용합니다. 최소값 0은 Neptune Analytics가 복제본을 실행하지 않음을 의미합니다. 하지만 복제본을 사용할 수 있으면 복구 속도가 빨라집니다. 그래프 장애 및 복구에 대한 설명은 신뢰성 원칙 섹션을 참조하세요.
- 를 사용하여 현재 및 과거 결제 기간의 Neptune Analytics 비용을 모니터링합니다AWS 결제 및 비용 관리.
- CloudWatch, 특히 `NumQueuedRequestsPerSec`, `CPUUtlization`, `NumOpenCypherRequestsPerSecGraphSizeBytes`, `GraphStorageUsagePercent`에 대한 Neptune Analytics 지표를 모니터링하여 프로비저닝된 용량이 그래프에 적합한 크기인지 평가합니다. 더 작은 용량이 관찰된 요청 속도, CPU 사용량 및 그래프 크기를 수용할 수 있는지 확인합니다.
- 그래프에 프라이빗 엔드포인트가 필요한 경우 탄력적 IPs, Virtual Private Cloud(VPC) 엔드포인트, NAT 게이트웨이 또는 기타 VPC 관련 비용에 주의하십시오. 자세한 내용은 Amazon VPC 요금 및 Amazon EC2 요금을 참조하세요.
- 개발자와 분석가가 그래프를 쿼리하고 시각화하는 데 도움이 되는 클라이언트 인터페이스를 제공하기 위해 하나 이상의 Neptune 노트북 인스턴스를 실행할 수 있습니다(Neptune 워크벤치 요금 참조). 비용을 최소화하려면 사용자 간에 인스턴스를 공유하고 각 사용자에 대해 별도의 노트북 폴더를 생성합니다. 인스턴스를 사용하지 않을 때는 종료합니다. 종료를 자동화하는 방법은 블로그 게시물 리소스 태그를 사용하여 Amazon Neptune 환경 리소스의 중지 및 시작 자동화를 참조 AWS 하세요.

지속 가능성 요소

AWS Well-Architected Framework의 지속 가능성 원칙은 클라우드 워크로드 실행이 환경에 미치는 영향을 최소화하는 데 중점을 둡니다. 주요 주제에는 지속 가능성에 대한 공동 책임 모델, 영향 이해, 필요한 리소스를 최소화하고 다운스트림 영향을 줄이기 위한 사용 극대화가 포함됩니다.

지속 가능성 원칙에는 다음과 같은 주요 중점 영역이 포함됩니다.

- 사용자의 영향
- 지속 가능성 목표
- 최대 사용량
- 새롭고 더 효율적인 소프트웨어 제품 예측 및 채택
- 관리형 서비스 사용
- 다운스트림 영향 감소

이 가이드는 영향을 이해하는 데 중점을 둡니다. 기타 지속 가능성 설계 원칙에 대한 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework를 참조하세요.

선택 사항과 요구 사항은 환경에 영향을 미칩니다. 탄소 강도 AWS 리전 가 낮은를 선택할 수 있고 요구 사항이 가동 시간과 내구성을 극대화하는 대신 실제 워크로드 요구 사항을 반영하는 경우 워크로드의 지속 가능성이 증가합니다. 다음 섹션에서는 워크로드 설계 및 지속적 운영에 채택될 경우 환경에 긍정적인 영향을 미칠 모범 사례 및 고려 사항에 대해 설명합니다.

AWS 리전 선택 고려

일부는 Amazon 재생 에너지 프로젝트 AWS 리전 근처에 있거나 그리드의 게시된 탄소 강도가 다른 프로젝트보다 낮은 위치에 있습니다. 워크로드에 실행 가능할 수 있는 리전의 지속 가능성에 미치는 영향을 고려하고 목록을 Neptune Analytics를 사용할 수 있는 리전과 상호 참조하세요.

소비 최적화

다음을 연습하여 Neptune Analytics 사용을 최소화합니다.

- 분석은 종종 일시적입니다. 그래프는 알고리즘을 실행하고 결과를 기록하는 시간에만 필요합니다. 이 경우 그래프가 더 이상 필요하지 않을 때 그래프를 스냅샷하고 삭제합니다. 나중에 필요한 경우 스냅샷에서 복원할 수 있습니다.

- 워크로드가 일시적이고 분석을 실행할 시기를 유연하게 결정할 수 있는 경우 전력 소비의 day-to-day 추세를 고려하세요. 특정 시간 동안 전기 수요가 더 높습니다. 미국에 있는 경우 미국 에너지 정보 관리(EIA) 웹 사이트에서 일일 전기 소비에 대한 지표를 참조하세요. 가능하면 해당 리전의 사용량이 적은 기간에 워크로드를 실행합니다.
- 워크로드가 임시 워크로드는 아니지만 제한된 기간 동안만 사용할 수 있어야 하는 경우 그래프를 삭제하고 필요할 때 스냅샷에서 복원합니다. 가용성이 일정을 따르는 경우 예약된 시간에 그래프가 준비되도록 스크립트를 통해 복원 프로세스를 자동화합니다.
- 데이터가 읽기 전용이거나 마지막 스냅샷 이후 변경되지 않은 경우 삭제하기 전에 다시 스냅샷을 생성하지 마십시오.
- Neptune 노트북을 사용하지 않을 때는 중지합니다.
- `NumQueuedRequestsPerSec`, , `NumOpenCypherRequestsPerSec``GraphStorageUsagePercent``GraphSizeBytes`, 및와 같은 CloudWatch 지표를 모니터링`CPUUtilization`하여 그래프가 큰지 여부를 평가합니다. 더 작은 인스턴스 용량이 관찰된 요청 속도, CPU 사용량 및 그래프 크기를 수용할 수 있는지 확인합니다.

소프트웨어 개발 및 아키텍처 패턴 최적화

낭비를 방지하려면 모델 및 쿼리를 최적화하고 컴퓨팅 리소스를 공유하여 Neptune 인스턴스 및 클러스터에서 사용할 수 있는 모든 리소스를 사용합니다. 구체적인 모범 사례는 다음과 같습니다.

- 쿼리 및 그래프 알고리즘 호출을 최적화합니다. 파라미터화된 쿼리를 사용하고 기본적으로 활성화된 쿼리 계획 캐시를 사용합니다. 느린 쿼리의 경우 설명 계획을 실행하여 개선합니다. 벡터 유사성 검색을 사용하는 경우 작은 임베딩을 더 효율적으로 생성, 저장 및 검색할 수 있으므로 작은 임베딩이 정확한 유사성 결과를 제공하는지 확인합니다. 그래프 알고리즘을 호출하기 전에 `MATCH` 절을 사용하여 입력 노드 세트를 최소화합니다. 가능하면 노드 및 엣지 레이블을 기준으로 필터링합니다.
- 그래프에 데이터를 로드하는 가장 효율적인 방법을 찾습니다. Amazon S3의 데이터에서 로드하는 경우 데이터가 50GB보다 큰 경우 대량 가져오기를 사용합니다. 더 작은 데이터에 배치 로드를 사용합니다.
- 개발자에게 자체 인스턴스를 생성하는 대신 Neptune 노트북 인스턴스를 공유하도록 요청합니다. 단일 Jupyter 인스턴스에서 각 개발자에 대해 별도의 노트북 폴더를 생성합니다. 인스턴스를 사용하지 않을 때는 종료합니다.

리소스

참조

- AWS Well-Architected
- AWS Well-Architected Framework 설명서
- Amazon Neptune용 AWS Well-Architected 프레임워크 적용
- Neptune Analytics 모범 사례

블로그 게시물 및 동영상

- Neptune 블로그 게시물(AWS 데이터베이스 블로그)
- 리소스 태그를 사용하여 Amazon Neptune 환경 리소스의 중지 및 시작 자동화(AWS 데이터베이스 블로그)
- Amazon Neptune 불쾌감을 주는 제품(짧은 YouTube 동영상)

학습

- Amazon Neptune 시작하기
- Amazon Neptune으로 빌드
- Amazon Neptune용 데이터 모델링
- Amazon Neptune 분석 워크숍

문서 기록

아래 표에 이 가이드의 주요 변경 사항이 설명되어 있습니다. 향후 업데이트에 대한 알림을 받으려면 RSS 피드를 구독하십시오.

변경 사항	설명	날짜
최초 게시	—	2024년 12월 20일

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 버전으로 마이그레이션합니다.
- 리플랫포밍(리프트 앤드 리셰이프) - 애플리케이션을 클라우드로 이동하고 일정 수준의 최적화를 도입하여 클라우드 기능을 활용합니다. 예:에서 온프레미스 Oracle 데이터베이스를 Oracle용 Amazon Relational Database Service(RDS)로 마이그레이션합니다 AWS 클라우드.
- 재구매(드롭 앤드 숍) - 일반적으로 기존 라이선스에서 SaaS 모델로 전환하여 다른 제품으로 전환합니다. 예: 고객 관계 관리(CRM) 시스템을 Salesforce.com 마이그레이션합니다.
- 리호스팅(리프트 앤드 시프트) - 애플리케이션을 변경하지 않고 클라우드로 이동하여 클라우드 기능을 활용합니다. 예:의 EC2 인스턴스에서 온프레미스 Oracle 데이터베이스를 Oracle로 마이그레이션합니다 AWS 클라우드.
- 재배치(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 나중으로 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 제어를 참조하세요.

추상화된 서비스

관리형 서비스를 참조하세요.

ACID

원자성, 일관성, 격리, 내구성을 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 마이그레이션보다 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 예로는 `SUM` 및가 있습니다`MAX`.

AI

인공 지능을 참조하세요.

AIOps

인공 지능 작업을 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 사용할 수 있는 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 검색 및 분석 프로세스의 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 가이드를 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 AWS를 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 되는의 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 웹 사이트와 AWS CAF 백서를 참조하십시오.

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

잘못된 봇

개인 또는 조직을 방해하거나 해를 입히기 위한 봇입니다.

BCP

비즈니스 연속성 계획을 참조하세요.

동작 그래프

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

빅 엔디안 시스템

가장 중요한 바이트를 먼저 저장하는 시스템입니다. Endianness도 참조하세요.

바이너리 분류

바이너리 결과(가능한 두 클래스 중 하나)를 예측하는 프로세스입니다. 예를 들어, ML 모델이 “이 이메일이 스팸인가요, 스팸이 아닌가요?”, '이 제품은 책인가요, 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

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

bot

인터넷을 통해 자동화된 작업을 실행하고 인적 활동 또는 상호 작용을 시뮬레이션하는 소프트웨어 애플리케이션입니다. 인터넷에서 정보를 인덱싱하는 웹 크롤러와 같은 일부 봇은 유용하거나 유용합니다. 잘못된 봇이라고 하는 일부 다른 봇은 개인 또는 조직을 방해하거나 해를 입히기 위한 것입니다.

봇넷

맬웨어에 감염되고 봇 셰이더 또는 봇 운영자라고 하는 단일 당사자에 의해 제어되는 봇 네트워크입니다. Botnet은 봇과 봇의 영향을 확장하는 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.

브레이크 글래스 액세스

예외적인 상황에서 승인된 프로세스를 통해 사용자가 일반적으로 액세스할 권한이 없는에 액세스할 수 AWS 계정 있는 빠른 방법입니다. 자세한 내용은 Well-Architected 지침의 브레이크 글래스 프로시저 구현 표시기를 AWS 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 클라우드 채택 프레임워크를 참조하세요.

canary 배포

최종 사용자에게 버전의 느린 증분 릴리스입니다. 확신이 드는 경우 새 버전을 배포하고 현재 버전을 완전히 교체합니다.

CCoE

Cloud Center of Excellence를 참조하세요.

CDC

변경 데이터 캡처를 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 장애 또는 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 전달을 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 게시물을 참조하세요.

클라우드 컴퓨팅

원격 데이터 스토리지와 IoT 디바이스 관리에 일반적으로 사용되는 클라우드 기술 클라우드 컴퓨팅은 일반적으로 엣지 컴퓨팅 기술과 연결됩니다.

클라우드 운영 모델

IT 조직에서 하나 이상의 클라우드 환경을 구축, 성숙화 및 최적화하는 데 사용되는 운영 모델입니다. 자세한 내용은 클라우드 운영 모델 구축을 참조하십시오.

클라우드 채택 단계

조직이 로 마이그레이션할 때 일반적으로 거치는 4단계: AWS 클라우드

- 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 가이드를 참조하세요.

CMDB

구성 관리 데이터베이스를 참조하세요.

코드 리포지토리

소스 코드와 설명서, 샘플, 스크립트 등의 기타 자산이 버전 관리 프로세스를 통해 저장되고 업데이트되는 위치입니다. 일반적인 클라우드 리포지토리에는 GitHub 또는가 포함됩니다Bitbucket Cloud. 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 예상 상태에서 변경됩니다. 이로 인해 워크로드가 규정 미준수 상태가 될 수 있으며 일반적으로 점진적이고 의도하지 않습니다.

구성 관리 데이터베이스(CMDB)

하드웨어 및 소프트웨어 구성 요소와 해당 구성을 포함하여 데이터베이스와 해당 IT 환경에 대한 정보를 저장하고 관리하는 리포지토리입니다. 일반적으로 마이그레이션의 포트폴리오 검색 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 팩을 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 이점을 참조하십시오. CD는 지속적 배포를 의미하기도 합니다. 자세한 내용은 지속적 전달(Continuous Delivery)과 지속적인 개발을 참조하십시오.

CV

컴퓨터 비전을 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 Framework에서 보안 원칙의 구성 요소입니다. 자세한 내용은 데이터 분류를 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 분산된 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 일반적으로 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

데이터베이스 정의 언어를 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 컨트롤을 AWS추가하여 리소스를 보호할 수 있습니다. 예를 들어, 심층 방어 접근 방식은 다단계 인증, 네트워크 세분화 및 암호화를 결합할 수 있습니다.

위임된 관리자

에서 AWS Organizations호환되는 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 Organizations와 함께 사용할 수 있는 AWS 서비스를 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

환경을 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 Implementing security controls on AWS의 Detective controls를 참조하십시오.

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 스키마에서 팩트 테이블의 정량적 데이터에 대한 데이터 속성을 포함하는 더 작은 테이블입니다. 차원 테이블 속성은 일반적으로 텍스트 필드 또는 텍스트처럼 동작하는 개별 숫자입니다. 이러한 속성은 일반적으로 쿼리 제약, 필터링 및 결과 집합 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)

재해로 인한 가동 중지 시간과 데이터 손실을 최소화하는 데 사용하는 전략 및 프로세스입니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework의 Disaster Recovery of Workloads on AWS: Recovery in the Cloud를 참조하세요.

DML

데이터베이스 조작 언어를 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 방법을 참조하십시오.

DR

재해 복구를 참조하세요.

드리프트 감지

기준 구성과의 편차 추적. 예를 들어 AWS CloudFormation 를 사용하여 시스템 리소스의 드리프트를 감지하거나를 사용하여 AWS Control Tower 거버넌스 요구 사항 준수에 영향을 미칠 수 있는 랜딩 존의 변경 사항을 감지할 수 있습니다.

DVSM

개발 값 스트림 매핑을 참조하세요.

E

EDA

탐색 데이터 분석을 참조하세요.

EDI

전자 데이터 교환을 참조하세요.

엣지 컴퓨팅

IoT 네트워크의 엣지에서 스마트 디바이스의 컴퓨팅 성능을 개선하는 기술 클라우드 컴퓨팅과 비교할 때 엣지 컴퓨팅은 통신 지연 시간을 줄이고 응답 시간을 개선할 수 있습니다.

전자 데이터 교환(EDI)

조직 간의 비즈니스 문서 자동 교환. 자세한 내용은 전자 데이터 교환이란 무엇입니까?를 참조하세요.

암호화

사람이 읽을 수 있는 일반 텍스트 데이터를 사이퍼텍스트로 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 엔드포인트를 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 생성을 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 암호화를 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 마이그레이션 전략의 에픽에 대한 자세한 내용은 프로그램 구현 가이드를 참조하십시오.

ERP

엔터프라이즈 리소스 계획을 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

별표 스키마의 중앙 테이블입니다. 비즈니스 운영에 대한 정량적 데이터를 저장합니다. 일반적으로 팩트 테이블에는 측정값이 포함된 열과 차원 테이블에 대한 외래 키가 포함된 열의 두 가지 유형이 포함됩니다.

빠른 실패

자주 증분 테스트를 사용하여 개발 수명 주기를 줄이는 철학입니다. 애자일 접근 방식의 중요한 부분입니다.

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 경계를 참조하세요.

기능 브랜치

브랜치를 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 그레디언트와 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.

몇 장의 샷 프롬프트

유사한 작업을 수행하도록 요청하기 전에 LLM에 작업과 원하는 출력을 보여주는 몇 가지 예제를 제공합니다. 이 기법은 컨텍스트 내 학습을 적용하여 모델이 프롬프트에 포함된 예제(샷)에서 학습합니다. 퓨샷 프롬프트는 특정 형식 지정, 추론 또는 도메인 지식이 필요한 작업에 효과적일 수 있습니다. 제로샷 프롬프트도 참조하세요.

FGAC

세분화된 액세스 제어를 참조하세요.

세분화된 액세스 제어(FGAC)

여러 조건을 사용하여 액세스 요청을 허용하거나 거부합니다.

플래시컷 마이그레이션

단계적 접근 방식을 사용하는 대신 변경 데이터 캡처를 통해 연속 데이터 복제를 사용하여 최대한 짧은 시간 내에 데이터를 마이그레이션하는 데이터베이스 마이그레이션 방법입니다. 목표는 가동 중지 시간을 최소화하는 것입니다.

FM

파운데이션 모델을 참조하세요.

파운데이션 모델(FM)

일반화되고 레이블이 지정되지 않은 데이터의 대규모 데이터 세트에 대해 훈련된 대규모 딥 러닝 신경망입니다. FMs은 언어 이해, 텍스트 및 이미지 생성, 자연어 대화와 같은 다양한 일반 작업을 수행할 수 있습니다. 자세한 내용은 파운데이션 모델이란 무엇입니까?를 참조하세요.

G

생성형 AI

대량의 데이터에 대해 훈련되었으며 간단한 텍스트 프롬프트를 사용하여 이미지, 비디오, 텍스트 및 오디오와 같은 새 콘텐츠 및 아티팩트를 생성할 수 있는 AI 모델의 하위 집합입니다. 자세한 내용은 생성형 AI란 무엇입니까?를 참조하세요.

지리적 차단

지리적 제한을 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 제한을 참조하십시오.

Gitflow 워크플로

하위 환경과 상위 환경이 소스 코드 리포지토리의 서로 다른 브랜치를 사용하는 방식입니다. Gitflow 워크플로는 레거시로 간주되며 트렁크 기반 워크플로는 현대적이고 선호하는 접근 방식입니다.

골든 이미지

시스템 또는 소프트웨어의 새 인스턴스를 배포하기 위한 템플릿으로 사용되는 시스템 또는 소프트웨어의 스냅샷입니다. 예를 들어 제조업에서는 골든 이미지를 사용하여 여러 디바이스에 소프트웨어를 프로비저닝하고 디바이스 제조 작업의 속도, 확장성 및 생산성을 개선할 수 있습니다.

브라운필드 전략

새로운 환경에서 기존 인프라의 부재 시스템 아키텍처에 대한 그린필드 전략을 채택할 때 브라운필드라고도 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, , AWS Trusted Advisor Amazon Inspector 및 사용자 지정 AWS Lambda 검사를 사용하여 구현됩니다.

H

HA

고가용성을 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 SCT를 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 데이터 세트에서 보류된 레이블이 지정된 기록 데이터의 일부입니다. 홀드아웃 데이터를 사용하여 모델 예측을 홀드아웃 데이터와 비교하여 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 리플랫포밍 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.

정보

IaC

코드형 인프라를 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 인터넷을 참조하십시오.

변경 불가능한 인프라

기존 인프라를 업데이트, 패치 또는 수정하는 대신 프로덕션 워크로드를 위한 새 인프라를 배포하는 모델입니다. 변경 불가능한 인프라는 변경 가능한 인프라보다 본질적으로 더 일관되고 안정적이며 예측 가능합니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework의 변경 불가능한 인프라를 사용한 배포 모범 사례를 참조하세요.

인바운드(수신) VPC

AWS 다중 계정 아키텍처에서 애플리케이션 외부에서 네트워크 연결을 수락, 검사 및 라우팅하는 VPC입니다. AWS Security Reference Architecture에서는 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 통한 제조 프로세스의 현대화를 참조하기 위해 2016년에 Klaus Schwab에서 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 구축을 참조하십시오.

검사 VPC

AWS 다중 계정 아키텍처에서는 VPC(동일하거나 다른 AWS 리전), 인터넷 및 온프레미스 네트워크 간의 네트워크 트래픽 검사를 관리하는 중앙 집중식 VPCs. AWS Security Reference Architecture에서는 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 인터넷을 참조하세요.

IT 정보 라이브러리(TIL)

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

IT 서비스 관리(TSM)

조직의 IT 서비스 설계, 구현, 관리 및 지원과 관련된 활동 클라우드 운영을 ITSM 도구와 통합하는 방법에 대한 자세한 내용은 운영 통합 가이드를 참조하십시오.

ITIL

IT 정보 라이브러리를 참조하세요.

ITSM

IT 서비스 관리를 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 설정을 참조하십시오.

대규모 언어 모델(LLM)

방대한 양의 데이터를 기반으로 사전 훈련된 딥 러닝 AI 모델입니다. LLM은 질문 답변, 문서 요약, 텍스트를 다른 언어로 변환, 문장 완성과 같은 여러 작업을 수행할 수 있습니다. 자세한 내용은 LLMs 참조하십시오.

대규모 마이그레이션

300대 이상의 서버 마이그레이션입니다.

LBAC

레이블 기반 액세스 제어를 참조하세요.

최소 권한

작업을 수행하는 데 필요한 최소 권한을 부여하는 보안 모범 사례입니다. 자세한 내용은 IAM 설명서의 최소 권한 적용을 참조하십시오.

리프트 앤드 시프트

7R을 참조하세요.

리틀 엔디안 시스템

가장 덜 중요한 바이트를 먼저 저장하는 시스템입니다. Endianness도 참조하세요.

LLM

대규모 언어 모델을 참조하세요.

하위 환경

환경을 참조하세요.

M

기계 학습(ML)

패턴 인식 및 학습에 알고리즘과 기법을 사용하는 인공 지능의 한 유형입니다. ML은 사물 인터넷(IoT) 데이터와 같은 기록된 데이터를 분석하고 학습하여 패턴을 기반으로 통계 모델을 생성합니다. 자세한 내용은 기계 학습을 참조하십시오.

기본 브랜치

브랜치를 참조하세요.

맬웨어

컴퓨터 보안 또는 개인 정보 보호를 손상하도록 설계된 소프트웨어입니다. 맬웨어는 컴퓨터 시스템을 방해하거나, 민감한 정보를 유출하거나, 무단 액세스를 가져올 수 있습니다. 맬웨어의 예로는 바이러스, 웜, 랜섬웨어, 트로이 목마, 스파이웨어, 키로거 등이 있습니다.

관리형 서비스

AWS 서비스 는 인프라 계층, 운영 체제 및 플랫폼을 AWS 운영하고, 사용자는 엔드포인트에 액세스하여 데이터를 저장하고 검색합니다. Amazon Simple Storage Service(Amazon S3) 및 Amazon DynamoDB는 관리형 서비스의 예입니다. 이를 추상화된 서비스라고도 합니다.

제조 실행 시스템(MES)

원재료를 생산 현장의 완성된 제품으로 변환하는 생산 프로세스를 추적, 모니터링, 문서화 및 제어하기 위한 소프트웨어 시스템입니다.

MAP

마이그레이션 가속화 프로그램을 참조하세요.

메커니즘

도구를 생성하고 도구 채택을 유도한 다음 결과를 검사하여 조정하는 전체 프로세스입니다. 메커니즘은 작동 시 자체를 강화하고 개선하는 주기입니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework의 빌드 메커니즘을 참조하세요.

멤버 계정

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

MES

제조 실행 시스템을 참조하세요.

메시지 대기열 원격 측정 전송(MQTT)

리소스가 제한된 IoT 디바이스에 대한 게시/구독 패턴을 기반으로 하는 경량 M2M(machine-to-machine) 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 마이크로서비스를 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 전략의 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 가이드와 마이그레이션 팩토리에 대한 설명을 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)

로 마이그레이션하기 위한 비즈니스 사례를 검증하기 위한 정보를 제공하는 온라인 도구입니다 AWS 클라우드. 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 가이드를 참조하십시오. MRA는 AWS 마이그레이션 전략의 첫 번째 단계입니다.

마이그레이션 전략

워크로드를 로 마이그레이션하는 데 사용되는 접근 방식입니다 AWS 클라우드. 자세한 내용은이 용어집의 7R 항목을 참조하고 대규모 마이그레이션을 가속화하기 위해 조직 동원을 참조하세요.

ML

기계 학습을 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 의 애플리케이션 현대화 전략을 참조하세요 AWS 클라우드.

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 의 애플리케이션에 대한 현대화 준비 상태 평가를 참조하세요 AWS 클라우드.

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 분해를 참조하십시오.

MPA

마이그레이션 포트폴리오 평가를 참조하세요.

MQTT

메시지 대기열 원격 측정 전송을 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 워크로드를 위해 기존 인프라를 업데이트하고 수정하는 모델입니다. 일관성, 신뢰성 및 예측 가능성을 높이기 위해 AWS Well-Architected Framework는 변경 불가능한 인프라를 모범 사례로 사용할 것을 권장합니다.

O

OAC

오리진 액세스 제어를 참조하세요.

OAI

오리진 액세스 ID를 참조하세요.

OCM

조직 변경 관리를 참조하세요.

오프라인 마이그레이션

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

OI

작업 통합을 참조하세요.

OLA

운영 수준 계약을 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 Architecture를 참조하세요.

Open Process Communications - 통합 아키텍처(OPC-UA)

산업 자동화를 위한 M2M(Machinemachine-to-machine) 통신 프로토콜입니다. OPC-UA는 데이터 암호화, 인증 및 권한 부여 체계와 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 가능한 장애의 범위를 이해, 평가, 예방 또는 줄이는 데 도움이 되는 질문 체크리스트 및 관련 모범 사례입니다. 자세한 내용은 AWS Well-Architected Framework의 운영 준비 검토(ORR)를 참조하세요.

운영 기술(OT)

물리적 환경과 함께 작동하여 산업 운영, 장비 및 인프라를 제어하는 하드웨어 및 소프트웨어 시스템입니다. 제조에서 OT 및 정보 기술(IT) 시스템의 통합은 Industry 4.0 혁신의 핵심 초점입니다.

운영 통합(OI)

클라우드에서 운영을 현대화하는 프로세스로 준비 계획, 자동화 및 통합을 수반합니다. 자세한 내용은 운영 통합 가이드를 참조하십시오.

조직 트레일

조직의 모든에 대한 모든 이벤트를 로깅 AWS CloudTrail 하는 AWS 계정 에서 생성된 추적입니다 AWS Organizations. 이 트레일은 조직에 속한 각 AWS 계정 에 생성되고 각 계정의 활동을 추적합니다. 자세한 내용은 CloudTrail 설명서의 Creating a trail for an organization을 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 가이드를 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 OAC도 참조하십시오.

ORR

운영 준비 상태 검토를 참조하세요.

OT

운영 기술을 참조하세요.

아웃바운드(송신) VPC

AWS 다중 계정 아키텍처에서 애플리케이션 내에서 시작된 네트워크 연결을 처리하는 VPC입니다. AWS Security Reference Architecture에서는 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 경계를 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 정보를 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 가능한 로직 컨트롤러를 참조하세요.

PLM

제품 수명 주기 관리를 참조하세요.

정책

권한을 정의하거나(자격 증명 기반 정책 참조), 액세스 조건을 지정하거나(리소스 기반 정책 참조), 조직의 모든 계정에 대한 최대 권한을 정의할 수 있는 객체 AWS Organizations 입니다(서비스 제어 정책 참조).

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 스토어를 사용하면 마이크로서비스를 더 쉽게 구현하고 성능과 확장성을 높일 수 있습니다. 자세한 내용은 마이크로서비스에서 데이터 지속성 활성화를 참조하십시오.

포트폴리오 평가

마이그레이션을 계획하기 위해 애플리케이션 포트폴리오를 검색 및 분석하고 우선순위를 정하는 프로세스입니다. 자세한 내용은 마이그레이션 준비 상태 평가를 참조하십시오.

조건자

`false`일반적으로 `WHERE` 절에 있는 `true` 또는를 반환하는 쿼리 조건입니다.

조건자 푸시다운

전송 전에 쿼리의 데이터를 필터링하는 데이터베이스 쿼리 최적화 기법입니다. 이렇게 하면 관계형 데이터베이스에서 검색하고 처리해야 하는 데이터의 양이 줄어들고 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 controls를 참조하십시오.

보안 주체

작업을 수행하고 리소스에 액세스할 수 AWS 있는의 엔터티입니다. 이 엔터티는 일반적으로 , AWS 계정 IAM 역할 또는 사용자의 루트 사용자입니다. 자세한 내용은 IAM 설명서의 역할 용어 및 개념의 보안 주체를 참조하십시오.

설계에 따른 개인 정보 보호

전체 개발 프로세스를 통해 개인 정보를 고려하는 시스템 엔지니어링 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 작업을 참조하십시오.

사전 예방적 제어

규정 미준수 리소스의 배포를 방지하도록 설계된 보안 제어입니다. 이러한 제어는 리소스가 프로비저닝되기 전에 리소스를 스캔합니다. 리소스가 컨트롤을 준수하지 않으면 프로비저닝되지 않습니다. 자세한 내용은 AWS Control Tower 설명서의 제어 참조 가이드를 참조하고 보안 제어 구현의 사전 예방적 제어를 참조하세요. AWS

제품 수명 주기 관리(PLM)

설계, 개발 및 출시부터 성장 및 성숙도, 거부 및 제거에 이르기까지 전체 수명 주기 동안 제품의 데이터 및 프로세스 관리.

프로덕션 환경

환경을 참조하세요.

프로그래밍 가능한 로직 컨트롤러(PLC)

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

프롬프트 체인

한 LLM 프롬프트의 출력을 다음 프롬프트의 입력으로 사용하여 더 나은 응답을 생성합니다. 이 기법은 복잡한 작업을 하위 작업으로 나누거나 예비 응답을 반복적으로 구체화하거나 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)

마이크로서비스 간의 비동기 통신을 지원하여 확장성과 응답성을 개선하는 패턴입니다. 예를 들어 마이크로서비스 기반 MES에서 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 지침과 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

책임, 책임, 상담, 정보 제공(RACI)을 참조하세요.

RAG

Retrieval Augmented Generation을 참조하세요.

랜섬웨어

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

RASCI 매트릭스

책임, 책임, 상담, 정보 제공(RACI)을 참조하세요.

RCAC

행 및 열 액세스 제어를 참조하세요.

읽기 전용 복제본

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

재설계

7R을 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

7R을 참조하세요.

리전

지리적 영역의 AWS 리소스 모음입니다. 각 AWS 리전 는 내결함성, 안정성 및 복원력을 제공하기 위해 서로 격리되고 독립적입니다. 자세한 내용은 계정에서 사용할 수 있는 지정을 참조 AWS 리전 하세요.

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

7R을 참조하세요.

release

배포 프로세스에서 변경 사항을 프로덕션 환경으로 승격시키는 행위입니다.

재배치

7R을 참조하세요.

리플랫포밍

7R을 참조하세요.

재구매

7R을 참조하세요.

복원력

중단에 저항하거나 복구할 수 있는 애플리케이션의 기능입니다. 에서 복원력을 계획할 때 고가용성 및 재해 복구가 일반적인 고려 사항입니다 AWS 클라우드. 자세한 내용은 AWS 클라우드 복원력을 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 Implementing security controls on AWS의 Responsive controls를 참조하십시오.

retain

7R을 참조하세요.

사용 중지

7R을 참조하세요.

검색 증강 세대(RAG)

응답을 생성하기 전에 LLM이 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 의미 검색을 수행할 수 있습니다. 자세한 내용은 RAG란 무엇입니까?를 참조하십시오.

교체

공격자가 보안 인증 정보에 액세스하는 것을 더 어렵게 만들기 위해 보안 암호를 주기적으로 업데이트하는 프로세스입니다.

행 및 열 액세스 제어(RCAC)

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

RPO

복구 시점 목표를 참조하세요.

RTO

복구 시간 목표를 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 사용자에 대해 IAM에서 사용자를 생성하지 않고도에 로그인하거나 AWS API 작업을 호출할 수 있습니다. SAML 2.0 기반 페더레이션에 대한 자세한 내용은 IAM 설명서의 SAML 2.0 기반 페더레이션 정보를 참조하십시오.

SCADA

감독 제어 및 데이터 획득을 참조하세요.

SCP

서비스 제어 정책을 참조하세요.

secret

에는 암호 또는 사용자 자격 증명과 같이 암호화된 형식으로 저장하는 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 Secrets Manager 설명서의 Secrets Manager 보안 암호에 무엇이 있습니까?를 참조하세요.

설계별 보안

전체 개발 프로세스에서 보안을 고려하는 시스템 엔지니어링 접근 방식입니다.

보안 제어

위협 행위자가 보안 취약성을 악용하는 능력을 방지, 탐지 또는 감소시키는 기술적 또는 관리적 가드레일입니다. 보안 제어에는 예방, 탐지, 대응 및 사전 예방의 네 가지 주요 유형이 있습니다.

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 해결하도록 설계된 사전 정의되고 프로그래밍된 작업입니다. 이러한 자동화는 보안 모범 사례를 구현하는 데 도움이 되는 탐지 또는 대응 AWS 보안 제어 역할을 합니다. 자동 응답 작업의 예로는 VPC 보안 그룹 수정, Amazon EC2 인스턴스 패치 적용 또는 자격 증명 교체 등이 있습니다.

서버 측 암호화

데이터를 AWS 서비스 수신하는가 대상에서 데이터를 암호화합니다.

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 엔드포인트를 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)

오류율, 가용성 또는 처리량과 같은 서비스의 성능 측면에 대한 측정입니다.

서비스 수준 목표(SLO)

서비스 수준 지표로 측정되는 서비스의 상태를 나타내는 대상 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 모델을 참조하십시오.

SIEM

보안 정보 및 이벤트 관리 시스템을 참조하세요.

단일 장애 지점(SPOF)

애플리케이션을 중단시킬 수 있는 애플리케이션의 중요한 단일 구성 요소에서 장애가 발생한 경우.

SLA

서비스 수준 계약을 참조하세요.

SLI

서비스 수준 표시기를 참조하세요.

SLO

서비스 수준 목표를 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 에서 애플리케이션 현대화에 대한 단계별 접근 방식을 참조하세요 AWS 클라우드.

SPOF

단일 장애 지점을 참조하세요.

스타 스키마

하나의 큰 팩트 테이블을 사용하여 트랜잭션 또는 측정된 데이터를 저장하고 하나 이상의 작은 차원 테이블을 사용하여 데이터 속성을 저장하는 데이터베이스 조직 구조입니다. 이 구조는 데이터 웨어하우스 또는 비즈니스 인텔리전스용으로 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 숙주를 압도

하고 대체하는 것과 비슷합니다. Martin Fowler가 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 방법을 참조하십시오.

서브넷

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

감독 제어 및 데이터 획득(SCADA)

제조에서 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 시스템을 테스트합니다. Amazon CloudWatch Synthetics를 사용하여 이러한 테스트를 생성할 수 있습니다.

시스템 프롬프트

LLM에 컨텍스트, 지침 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 및 필터링할 수 있습니다. 자세한 내용은 AWS 리소스에 태그 지정을 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

환경을 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.

전송 게이트웨이

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 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 사용을 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. 자세한 내용은 Quantifying uncertainty in deep learning systems 가이드를 참조하십시오.

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

환경을 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 그룹에 대해 계산을 수행하는 SQL 함수입니다. 창 함수는 이동 평균을 계산하거나 현재 행의 상대 위치를 기반으로 행 값에 액세스하는 등의 작업을 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

쓰기를 한 번, 많이 읽기를 참조하세요.

WQF

AWS 워크로드 검증 프레임워크를 참조하세요.

한 번 쓰기, 많이 읽기(WORM)

데이터를 한 번 쓰고 데이터가 삭제되거나 수정되지 않도록 하는 스토리지 모델입니다. 권한 있는 사용자는 필요한 만큼 데이터를 읽을 수 있지만 변경할 수는 없습니다. 이 데이터 스토리지 인프라는 변경할 수 없는 것으로 간주됩니다.

Z

제로데이 익스플로잇

제로데이 취약성을 활용하는 공격, 일반적으로 맬웨어입니다.

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 프롬프트

LLM에 작업 수행에 대한 지침을 제공하지만 작업에 도움이 될 수 있는 예제(샷)는 제공하지 않습니다. LLM은 사전 훈련된 지식을 사용하여 작업을 처리해야 합니다. 제로샷 프롬프트의 효과는 작업의 복잡성과 프롬프트의 품질에 따라 달라집니다. 스크린샷이 거의 없는 프롬프트도 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.