6

6장. 키-값 저장소 설계

키-값 저장소

키-값 저장소 == 키-값 데이터베이스라고도 불리는 비 관계형 데이터베이스이다.

이 저장소에 저장되는 값은 고유 식별자를 키로 가져야 한다.

키는 일반 텍스트, 혹은 해시 값이 수도 있다. 성능상의 이유로 짧을수록 좋다.

ex)

• 일반 텍스트 키: "last_logged_in_at"

• 해시 키 : 253DDEC4

값은 문자열, 리스트, 객체 일 수도 있다.

다음 연산을 지원하는 키-값 저장소를 설계해 볼 것이다.

- put(key, value) ; 키-값 쌍을 저장소에 저장
- get(key): 인자로 주어진 키에 대한 값을 조회

문제 이해 및 설계 범위 확정

다음 특성을 갖는 키-값 저장소 설계 예정

- 키-값 쌍의 크기는 10KB 이하
- 큰 데이터 저장 가능
- 높은 가용성 제공해야 함. 설사 장애가 있더라도 빨리 응답해야 한다.
- 높은 규모 확장성 제공. 트래픽 양에 따라 자동적으로 서버 증설/삭제가 이뤄져야 한다.

- 데이터 일관성 수준은 조정이 가능해야 한다.
- 응답 지연시간이 짧아야 한다.

단일 서버 키-값 저장소

가장 직관적인 방법 → 키-값 쌍 전부를 메모리에 해시 테이블로 저장 빠른 속도를 보장하지만 모든 데이터를 메모리 안에 두는 것은 불가능 다음 개선책 사용 가능

- 데이터 압축
- 자주 쓰이는 데이터만 메모리에 두고 나머지는 디스크에 저장

그러나, 이렇게 개선하더라도 한 대 서버로는 부족한 때가 찾아온다. 많은 데이터 저장을 위해서는 분산 키-값 저장소를 만들 필요가 있다.

분산 키-값 저장소

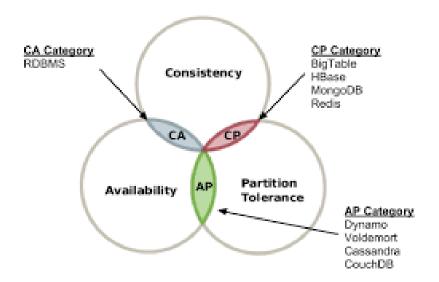
분산 키-값 저장소 == 분산 해시 테이블

키-값 쌍을 여러 서버에 분산시키기 때문

분산 시스템을 설계할 때는 CAP 정리(Consistency, Availability, Partition Tolerance theorem)를 이해하고 있어야 한다.

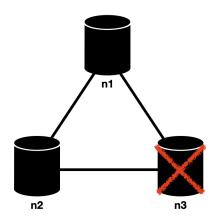
CAP 정리

어떤 두 가지를 충족하려면 나머지 하나는 반드시 희생되어야 한다.



- Consistency: 데이터 일관성
 - 모든 클라이언트는 어떤 노드에 접속했느냐에 관계없이 언제나 같은 데이터를 봐야 한다.
- Availability: 가용성
 - 일부 노드에 <mark>장애가 발생하더라도 항상 응답</mark>을 받을 수 있어야 한다.
- Partition Tolerance: 파티션 감내
 - 파티션 == 두 노드 사이에 통신 장애가 발생
 - 파티션 감내는 네트워크에 **파티션이 생기더라도 시스템은 계속 동작**해야 한다.

실세계의 분산 시스템



- 이상적 환경이라면 네트워크가 파티션되는 상황은 절대 일어나지 않는다.
 - 。 n1에 기록된 데이터는 자동적으로 n2와 n3에 복제
- 분산 시스템은 파티션 문제를 피할 수 없다.
 - 。 일관성, 가용성 사이에 하나를 선택해야한다.
- n3에 기록되었으나 아직 n1 및 n2로 전달되지 않은 데이터가 있다면 n1과 n2는 오래된 사본을 갖고 있을 것이다.
- if 일관성 선택? CP 시스템
 - 세 서버 사이에 생길 수 있는 데이터 불일치 문제를 피하기 위해 n1과 n2에 대해 쓰기 연산을 중단해야한다.
 - 。 그렇게 하면 가용성이 깨진다.
- if 가용성 선택? AP 시스템
 - 설사 낡은 데이터를 반환할 위험이 있더라도 계속 읽기 연산을 허용해야한다.
 - 。 n1, n2는 계쏙 쓰기 연산을 허용 → 파티션 문제가 해결된 뒤에 새 데이터를 n3에 전송

요구사항에 맞도록 CAP 정리를 적용해야한다. 면접관과 상의하고, 그 결론에 따라 시스템을 설계하도록 하자.

시스템 컴포넌트

키-값 저장소 구현에 사용될 핵심 컴포넌트 및 기술들

- 데이터 파티션
- 데이터 다중화
- 일관성
- 일관성 불일치 해소
- 장애 처리
- 시스템 아키텍쳐 다이어그램
- 쓰기 경로
- 읽기 경로

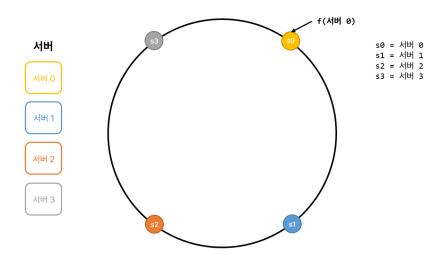
데이터 파티션, 다중화

전체 데이터를 한 대 서버에 욱여넣는 것은 불가능 → 데이터들을 작은 파티션들로 분할한 다음 여러 대 서버에 저장

다음 두 가지 문제를 중요하게 따져봐야 한다.

- 데이터를 여러 서버에 고르게 분산할 수 있는가 → 가상 노드
- 노드가 추가되거나 삭제될 때 데이터의 이동을 최소화 할 수 있는가 → 규모 확장 자동화

안정 해시 기술을 사용하여 위의 문제들 해결 가능



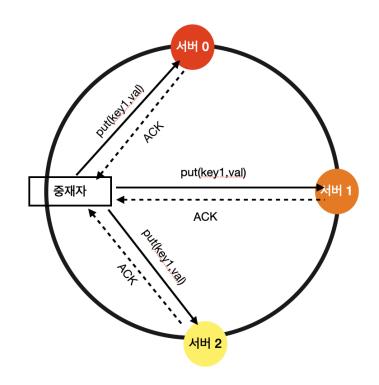
또한, 높은 가용성과 안정성을 위해 데이터를 N개 서버에 비동기적으로 다중화할 필요 있다. 시계 방향으로 링을 순회하면서 만나는 첫 N개 서버에 데이터 사본 보관

데이터 일관성

<mark>정족수 합의 프로토콜</mark>을 사용하여 읽기/쓰기 연산 모두에 일관성 보장

- N = 사본 개수
- W = 쓰기 연산에 대한 정족수. W개 서버로부터 쓰기 연산이 성공해야함
- R = 읽기 연산에 대한 정족수. R개 서버로부터 읽기 연산이 성공해야함

N = 3 인 경우, 다음과 같다.



중재자: 클라이언트와 노드 사이에서 프락시 역할을 수행

N, W, R 값 정하기 기준

• R = 1, W = N : 빠른 읽기 연산에 최적화

• W = 1, R = N : 빠른 쓰기 연산에 최적화

W + R > N : 강한 일관성 보장 (보통 N = 3, W = R = 2)

• W + R ≤ N : 강한 일관성 보장 X

요구되는 일관성 수준에 따라 W, R, N 값 조정하면 된다.

일관성 모델

- 강한 일관성을 위한 일반적인 방법 → 모든 사본에 현재 쓰기 연산의 결과가 반영될 때까지 해당 데이터에 대한 읽기/쓰기를 금지
- 해당 방법은 고가용성 시스템에는 부적합 → 새로운 요청 처리가 중단되기 때문
 - 다이나모, 카산드라: 100% 낡은 데이터 보지 못하는 것은 아니지만, 결국에는 갱신 결과가 모든 사본에 반영(동기화)되는 형태 지님 → 최종 일관성 모델

• 최종 일관성 모델: 쓰기 연산 병렬 수행 → 일관성 깨지는 것을 방지하기 위해 클라이언트 쪽에서 **데이터의 버전 정보**를 활용

비 일관성 해소 기법 : 데이터 버저닝

벡터 시계 : [서버, 버전] 의 순서쌍을 데이터에 매달기

버전 순서 및 다른 버전과 충돌이 있는지 판별하는데 사용된다.

표현 형식: D([S1, v1], [S2, v2], ..., [Sn, vn])

• D:데이터

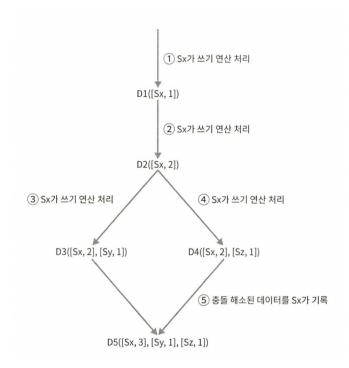
• vi : 버전 카운터

• Si: 서버 번호

데이터 D를 서버 Si에 기록하면, 서버는 아래 작업 가운데 하나를 수행해야 한다.

• [Si, vi] 가 있으면 vi 증가

• 없으면 새 항목 [Si, 1] 생성



어떤 클라이언트가 D3 와 D4 읽으면, 데이터 간 충돌이 있다는 것을 알게 된다. D2를 Sy와 Sz가 각기 다른 값으로 바꿨기 때문 이 충돌은 클라이언트가 해소한 후에 서버에 기록한다.

충돌 감지 방법

버전 Y에 포함된 모든 구성요소의 값이 X에 포함된 모든 구성요소 값보다 같거나 큰지만 보면된다.

ex)

- D([s0, 1], [s1, 1])은 D([s0, 1], [s1, 2])의 이전 버전 → 따라서 두 요소간 충돌 존재 X
- D([s0, 1], [s1, 2])와 D([s0, 2], [s1, 1])은 서로 충돌

단점

- 충돌 감지 및 해소 로직이 클라이언트에 들어가야 하므로, 클라이언트 구현이 복잡해진다.
- [서버: 버전]의 순서쌍 개수가 굉장히 빨리 늘어난다.

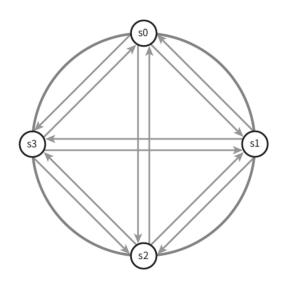
다이나모 db에 관계된 문헌에 따르면 아마존은 실제 서비스에서 임계치를 넘어서는 문제 발생한 적 없다고 한다.

장애 처리

장애 감지, 장애 해소

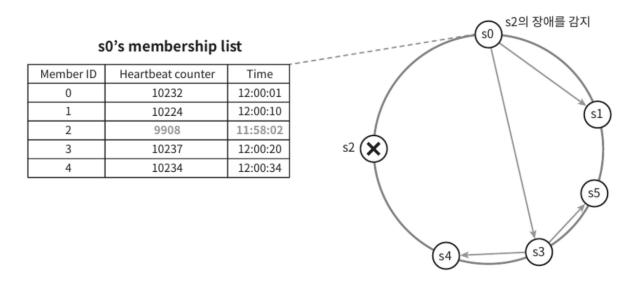
장애 감지

보통 두 대 이상의 서버가 똑같이 하나의 서버의 장애를 보고해야 해당 서버가 실제로 장애가 발생했다고 간주



멀티캐스팅 채널 구축

하지만 해당 방법은 서버가 많아지면 비효율적 → **가십 프로토콜** 같은 분산형 장애 감지 솔루션이 효율적



- 각 노드는 멤버십 목록을 유지. 멤버십 목록은 멤버ID와 그 박동 카운터 쌍의 목록
- 각 노드는 주기적으로 자신의 박동 카운터를 증가
- 각 노드는 무작위로 선정된 노드들에게 주기적으로 자기 박동 카운터 목록을 보냄
- 박동 카운터 목록을 받은 노드는 멤버십 목록을 최신 값으로 갱신
- 어떤 멤버의 박동 카운터 값이 일정 시간 동안 갱신되지 않으면 해당 멤버는 장애 상태인것 으로 간주

일시적 장애 처리

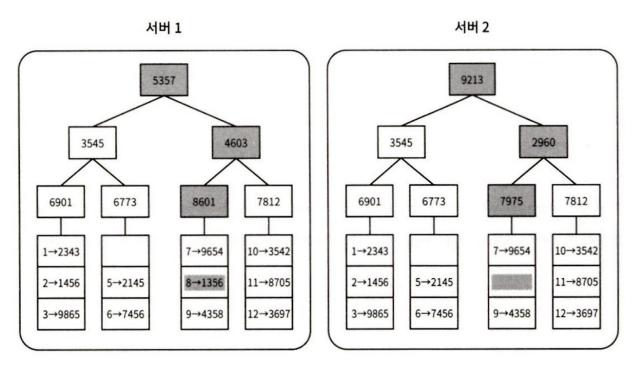
- 엄격한 정족수 접근법 : 데이터 일관성을 위해 읽기와 쓰기 연산 금지해야함
- 느슨한 정족수 접근법 : 윗 조건을 완화하여 가용성 높인다.
- → 정족수 요구사항을 강제하는 대신, 쓰기 연산을 수행할 W개의 건강한 서버와 읽기 연상을 수행할 R개의 건강한 서버를 해시 링에서 고른다.
- → 이때 장애 상태인 서버는 무시
- → 장애 상태인 서버로 가는 요청은 다른 서버가 잠시 맡아 처리
- → 임시로 쓰기 연산을 처리한 서버는 이에 관한 힌트를 남겨, 나중에 서버 복구 완료 후 일괄 반 영하여 데이터 일관성 보존

→ 해당 장애 처리 방안을 **단서 후 임시 위탁 기법**이라 부른다.

영구 장애 처리

반-엔트로피(anti-entropy) 프로토콜을 구현하여 사본들을 동기화한다.

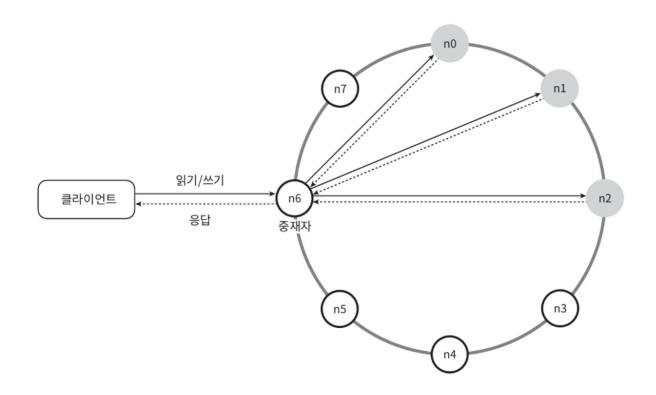
- 사본들을 비교하여 최신 버전으로 갱신하는 과정을 포함
- 사본 간 일관성이 망가지는 상태를 탐지하고 전송 데이터의 양을 줄이기 위해 머클 (Merkle) 트리를 사용
- 머클 트리는 각 노드에 그 자식 노드들에 보관된 값의 해시를 레이블로 붙여두는 트리. 해시 트리를 사용하면 대규모 자료 구조의 내용을 효과적이면서 보안상 안전한 방법으로 검증 가 능.



색칠된 부분 : 데이터가 망가져서 일관성이 보장되지 않는 해시값

루트 노드의 해시값부터 시작해서 자식 노드 해시값을 비교해서 다른 해시값을 가진 버킷을 찾아서 동기화한다.

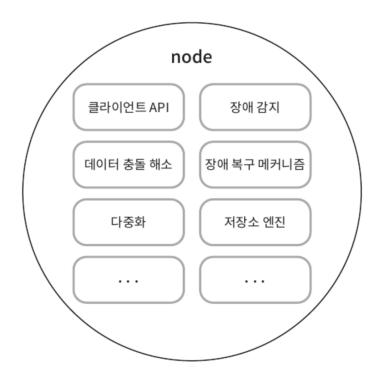
시스템 아키텍쳐 다이어그램



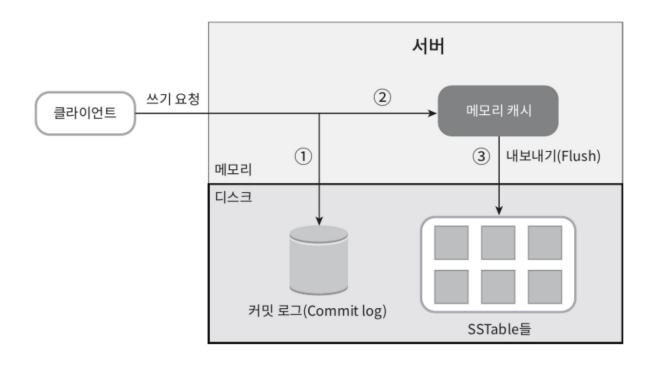
아키텍쳐의 주된 기능

- 클라이언트는 키-값 저장소가 제공하는 2가지 단순한 API, get(k), put(k,v)와 통신
- 중재자는 클라이언트에게 키-값 저장소에 대한 프락시 역할을 하는 노드
- 노드는 안정 해시의 해시 링 위에 분포
- 노드를 자동으로 추가 또는 삭제할 수 있도록, 시스템은 완전히 분산
- 데이터는 여러 노드에 다중화된다
- 모든 노드가 같은 책임을 진다 → SPOF(Singe Poing Of Failure)는 존재X

완전히 분산된 설계를 채택하였으므로, 모든 노드는 아래의 기능을 전부 지원해야한다.



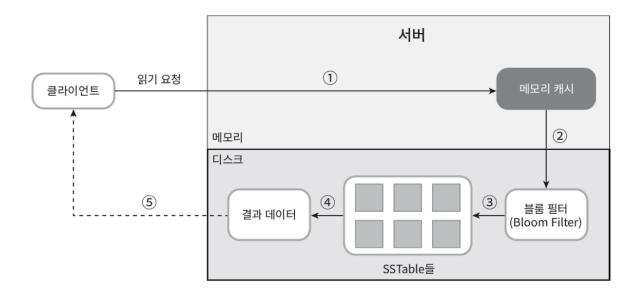
쓰기 경로



1. 쓰기 요청이 커밋 로그 파일에 기록된다.

- 2. 데이터가 메모리 캐시에 기록된다.
- 3. 메모리 캐시가 가득찼거나 사전에 정의된 임계치에 도달하면 데이터는 디스크에 있는 SSTable에 기록된다. SSTable(Sorted-String Table)은 <키,값>의 순서쌍을 정렬된 리스트 형태로 관리하는 테이블

읽기 경로



- 1. 데이터가 메모리에 있는지 검사. 없으면 2로 간다.
- 2. 블룸 필터(어느 SSTable에 찾는 키가 있는지 알아낼 효율적인 방법)를 검사
- 3. 키가 보관된 SSTable 찾아냄
- 4. SSTable에서 데이터 가져온다.
- 5. 해당 데이터를 클라이언트에게 반환

요약

목표/문제	기술
대규모 데이터 저장	안정 해시를 사용해 서버들에 부하 분산
읽기 연산에 대한 높은 가용성 보장	데이터를 여러 데이터센터에 다중화
쓰기 연산에 대한 높은 가용성 보장	버저닝 및 벡터 시계를 사용한 충돌 해소
데이터 파티션	안정 해시
점진적 규모 확장성	안정 해시
다양성	안정 해시
조절 가능한 데이터 일관성	정족수 합의
일시적 장애 처리	느슨한 정족수 프로토콜과 단서 후 임시 위탁
영구적 장애 처리	머클 트리
데이터 센터 장애 대응	여러 데이터 센터에 걸친 데이터 다중화

참고링크

https://dongwooklee96.github.io/post/2021/03/26/cap-이론이란/

https://velog.io/@mmy789/System-Design-6

https://imnotabear.tistory.com/644?category=1124689