

13. SQL 튜닝 실습



(1) 튜닝 대상 SQL 식별

AWR 리포트를 통한 주요 SQL 식별

- AWR(Auto Workload Repository) 리포트는 일정 기간 동안의 데이터베이스 활동을 수집하여 제공하는 보고서입니다.
- 이 보고서를 통해 CPU 사용량, 논리적 읽기, 디스크 읽기, 수행 시간 기준으로 가장 리소스를 많이 소비한 SQL을 식별할 수 있습니다.
- SQL ordered by Elapsed Time, Buffer Gets, Executions 등의 섹션을 분석하는 것이 중요합니다.

Database Instance: orcl > Automatic Workload Repository > Snapshots > Logged in As SYS

Snapshot Details [View ADDM Run](#)

[Details](#) **Report** [Save to File](#)

WORKLOAD REPOSITORY report for

DB Name	DB Id	Instance	Inst num	Startup Time	Release	RAC
ORCL	1166921678	orcl	1	05-Dec-07 10:12	11.1.0.6.0	NO

Host Name	Platform	CPUs	Cores	Sockets	Memory (GB)
edrsr33p1.us.oracle.com	Linux IA (32-bit)	2	2	1	1.97

	Snap Id	Snap Time	Sessions	Cursors/Session
Begin Snap:	25	05-Dec-07 11:00:30	26	.8
End Snap:	26	05-Dec-07 11:06:12	42	4.3
Elapsed:		5.69 (mins)		
DB Time:		29.13 (mins)		

V\$SQL 뷰와 Active Session History(ASH)

- V\$SQL 뷰를 이용한 실시간 SQL 탐색
 - V\$SQL 뷰는 공유 풀에 캐시된 SQL 실행 정보들을 실시간으로 제공합니다.
 - BUFFER_GETS, DISK_READS, ELAPSED_TIME, EXECUTIONS 등의 컬럼을 분석하여 많은 리소스를 사용하는 SQL 문장을 확인할 수 있습니다.
 - 필요 시 SQL_TEXT를 조회하여 문제 SQL을 직접 식별할 수 있습니다.
- Active Session History(ASH) 분석
 - ASH 뷰(V\$ACTIVE_SESSION_HISTORY)는 특정 시간대에 세션이 어떤 SQL을 수행 중이었는지를 보여줍니다.
 - 과거 특정 시간 동안 병목이 발생한 SQL을 추적하고, SQL_ID 기준으로 성능 저하 원인을 파악할 수 있습니다.
 - AWR보다 더 세밀한 시간대 분석이 가능합니다.

실행계획 확인 및 SQL Monitor

- EXPLAIN PLAN을 통한 실행 계획 확인
 - EXPLAIN PLAN FOR 구문과 DBMS_XPLAN.DISPLAY를 사용하면 SQL 실행 전 예상 실행 계획을 확인할 수 있습니다.
 - 인덱스 미사용, TABLE FULL SCAN, NESTED LOOP 과다 등 비효율적인 실행 계획을 통해 튜닝 대상을 사전 판단할 수 있습니다.
- SQL Monitor를 활용한 장시간 SQL 추적
 - DBMS_SQLTUNE.REPORT_SQL_MONITOR 함수를 사용하면 오래 실행된 SQL의 상세 실행 정보를 시각적으로 확인할 수 있습니다.
 - 각 단계별 수행 시간, IO량, 병렬 처리 정보 등을 통해 어떤 단계에서 병목이 발생하는지 정확히 확인할 수 있습니다.

(2) 조인과 서브쿼리 튜닝

조인 유형 개요

- 데이터베이스에서 조인은 두 개 이상의 테이블을 연결하여 원하는 데이터를 추출하는 핵심 연산입니다.
- 옵티마이저는 조인 대상 테이블의 크기, 인덱스, 필터 조건 등을 바탕으로 최적의 조인 방식을 선택합니다.
 - NL 조인(Nested Loop Join): 중첩 루프 방식으로, 한 테이블(Outer)의 각 행마다 다른 테이블(Inner)에서 조건에 맞는 행을 탐색해 조인한다. 인덱스를 활용할 수 있어 소량 데이터나 OLTP 환경에 적합합니다.
 - 소트 머지 조인(Sort Merge Join): 조인 대상 테이블을 모두 정렬한 후, 정렬된 데이터를 병합하는 방식. 대량 데이터 처리에 유리하며, 등치 조건 외의 조인에도 사용됩니다.
 - 해시 조인(Hash Join): 한 테이블을 해시 테이블로 만든 뒤, 다른 테이블의 데이터를 해시 테이블과 비교해 조인한다. 대량 데이터, 특히 DW/OLAP 환경에서 효과적입니다.
- 조인 튜닝은 이러한 방식의 특성을 이해하고, 상황에 맞게 조인 방법을 유도하거나 비효율을 줄이는 데 목적이 있습니다.

NL (Nested Loop) 조인

■ 기본 매커니즘

- NL 조인은 Outer 테이블의 각 행마다 Inner 테이블에서 조인 조건에 맞는 행을 검색하는 방식입니다.
- 일반적으로 양쪽 테이블 모두 인덱스를 사용하며, 특히 Inner 테이블의 인덱스 유무가 성능에 큰 영향을 줍니다.
- 프로그래밍의 2중 for문 구조와 유사합니다.

■ NL 조인 실행계획 제어

- USE_NL 힌트로 NL 조인을 강제할 수 있습니다.
- 또한 ORDERED, LEADING 힌트로 조인 순서를 제어할 수 있습니다.

■ NL 조인은 랜덤 액세스 위주로 한 레코드씩 순차적으로 진행됩니다.

■ 인덱스 전략이 매우 중요하며, 소량 데이터, OLTP, 부분범위 처리에 적합합니다.

NL 조인 수행과정과 튜닝 포인트

■ NL 조인 수행과정 분석

- 1) Outer 테이블에서 조건에 맞는 첫 번째 레코드를 선택합니다.
- 2) 인덱스를 통해 해당 레코드의 ROWID로 실제 데이터를 접근합니다.
- 3) 해당 값으로 Inner 테이블의 인덱스를 탐색하고 ROWID로 실제 데이터를 접근합니다.
- 4) 조건에 맞는 경우 결과를 반환하며, Outer의 모든 레코드에 대해 반복합니다.

■ NL 조인 튜닝 포인트

- Inner 테이블의 조인 컬럼에 인덱스가 있는지 확인하고 최적화해야 합니다.
- Outer 테이블의 필터링 효율이 낮으면 인덱스 컬럼 추가를 고려해야 합니다.
- NL 조인은 랜덤 액세스가 많으므로 블록 I/O를 최소화하는 설계가 필요합니다.

NL 조인 튜닝 사례

■ 드라이빙 테이블 최적화

- 작은 결과 집합을 가진 테이블을 드라이빙 테이블로 선택해야 합니다.

```
/*+ ORDERED USE_NL(B) */  
SELECT A.col1, B.col2  
FROM (SELECT * FROM large_table WHERE key = 100) A -- 결과 10건  
JOIN detail_table B ON A.id = B.parent_id -- 결과 10,000건
```

- LEADING 힌트로 드라이빙 테이블을 명시합니다.

```
/*+ LEADING(A B) USE_NL(B) */  
SELECT A.col1, B.col2  
FROM (SELECT * FROM large_table WHERE key = 100) A -- 결과 10건  
JOIN detail_table B ON A.id = B.parent_id -- 결과 10,000건
```

NL 조인 튜닝 사례

■ 인덱스 전략

- Inner 테이블의 조인 컬럼 인덱스는 필수이며, “인덱스 컬럼 순서 = 조인 컬럼 순서”로 구성해야 합니다.
- position 조건이 인덱스 뒤쪽에 위치해 효율성 저하되는 문제상황 입니다.

```
/* 인덱스: (dept_id, position) */  
SELECT e.name, d.dept_name  
FROM employees e  
JOIN departments d ON e.dept_id = d.dept_id AND e.position = 'Manager';
```

- 필터 조건은 WHERE절에 명시하는 것이 일반적으로 인덱스 활용 측면에서 바람직합니다.

```
SELECT e.name, d.dept_name  
FROM employees e  
JOIN departments d ON e.dept_id = d.dept_id  
WHERE e.position = 'Manager';
```

소트 머지 조인

■ 기본 매커니즘

- 소트 머지 조인은 조인 대상 테이블을 조인 컬럼 기준으로 모두 정렬한 후, 정렬된 데이터를 병합하여 조인 결과를 생성하는 방식입니다.

■ 주요 용도

- 대량 데이터 조인 시 효율적이며, 등치(=) 외의 조건(>, <, BETWEEN 등)에도 적용할 수 있습니다.
- 인덱스가 없거나 인덱스를 활용하기 어려운 경우에 적합합니다.

■ 소트 머지 조인 제어

- 옵티마이저가 자동으로 선택하거나, 힌트(USE_MERGE)로 강제할 수 있습니다.

■ 정렬 비용이 발생하지만, 정렬 후에는 순차적 병합으로 효율적입니다.

■ 인덱스 미사용 시에도 대량 데이터 조인에 강점이 있으며, 등치 외 조인 조건도 지원합니다.

소트 머지조인의 사용

- 대용량 정렬 최적화
 - 메모리 사이즈 조정으로 PGA 메모리 활용도 향상 가능
- 비등가 조인 사례

```
select e.employee_id, e.salary, j.grade  
FROM employees e JOIN job_grades j  
ON (e.salary BETWEEN j.lowest_sal AND Highest_sal);
```

해시 조인

■ 기본 매커니즘

- 해시 조인은 한 테이블(일반적으로 작은 쪽)을 메모리에 해시 테이블로 생성(Build Phase)하고, 다른 테이블의 각 행을 해시 함수로 변환하여 해시 테이블에서 매칭(Probe Phase)하는 방식입니다.

■ 해시 조인이 빠른 이유

- 대량 데이터 조인 시 Full Scan과 해시 탐색으로 랜덤 액세스를 최소화하기 때문입니다.
- 한 번의 스캔으로 조인 결과를 생성할 수 있습니다.

■ 해시 조인 실행계획 제어

- USE_HASH 힌트로 해시 조인을 강제할 수 있습니다.
- 일반적으로 대량 데이터, 인덱스 미존재, OLAP/배치 환경에서 사용됩니다.

해시 조인으로 대용량 배치 예시

▪ 성능 이점:

- 대량 데이터에서 NL 조인 대비 10~30배 빠른 처리.
- 인덱스 의존성 없이 풀 스캔 최소화

```
/*+ FULL(A) FULL(B) USE_HASH(B) */  
SELECT A.customer_id, SUM(B.amount)  
FROM customers A  
JOIN transactions B ON A.id = B.cust_id -- 100만 건 이상  
GROUP BY A.customer_id
```

- Build Phase: customers 테이블(소량)을 메모리에 해시 테이블로 로드합니다.
- Probe Phase: transactions 테이블(대량)을 풀 스캔하며 해시 매칭을 수행합니다.

조인 메소드 선택 기준

상황	추천 조인 방식	비고
소량 데이터, OLTP	NL 조인	인덱스 활용, 빠른 응답
대량 데이터, DW/OLAP/배치	해시 조인	Full Scan + 해시, 랜덤 액세스 최소화
등치 외 조인 조건	소트 머지 조인	정렬 후 병합, 인덱스 미활용 가능
빈도 높은 쿼리, 성능 유사	NL 조인	해시 조인보다 NL 조인 선호
해시 조인이 월등히 빠른 경우	해시 조인	메모리 사용량 주의, 동시성 고려 필요

- 해시 조인은 대량 데이터, 수행 빈도 낮은 쿼리에만 사용하는 것이 권장됩니다.
- NL 조인은 인덱스 구성과 소량 데이터에 최적화되어 있습니다.
- 소트 머지 조인은 등치 외 조건, 인덱스 미존재, 대량 데이터에 적합합니다.

조인 메소드 혼용 사례

■ 다중 테이블 조인 전략

- NL 조인 적용: orders(1만 건) → products(소량) 조인 시 인덱스 활용 효율화.
- 해시 조인 전환: suppliers(100만 건)와 조인 시 메모리 기반 고속 처리

```
SELECT /*+ LEADING(orders products)
          USE_NL(products)
          USE_HASH(suppliers) */
orders.order_id,
products.name,
suppliers.address
FROM orders
JOIN products ON orders.prod_id = products.id      -- 소량: NL 조인
JOIN suppliers ON products.sup_id = suppliers.id    -- 대량: 해시 조인
WHERE orders.region = 'APAC';
```

조인튜닝의 체크포인트

- 조인 튜닝은 데이터 규모·분포·인덱스를 종합적으로 평가해야 합니다.
- NL 조인은 인덱스 최적화가, 해시 조인은 메모리 관리가, 소트 머지 조인은 정렬 효율화가 핵심 포인트입니다.
 - 1) 드라이빙 테이블
 - 결과 행이 가장 적은 테이블 선정
 - 2) 조인 순서
 - ORDERED/LEADING 힌트로 순서 강제
 - 3) 인덱스 점검
 - 조인 컬럼 인덱스 존재 여부 확인
 - 4) 조인 방식 선택
 - 소량: NL, 대량: 해시, 비등가: 소트 머지
 - 5) 실행 계획 검증
 - EXPLAIN PLAN으로 랜덤 액세스 발생 지점 분석

서브쿼리 변환의 필요성

- 옵티마이저 한계:
 - 서브쿼리는 독립적인 쿼리 블록 단위로 최적화되므로 전체 쿼리 최적화에 한계가 있습니다.
- 성능 개선:
 - 서브쿼리를 조인으로 변환하면 다양한 최적화 기법(해시 조인, 머지 조인) 적용이 가능해집니다.
- 실행 계획 제어:
 - UNNEST 힌트로 서브쿼리를 조인 형태로 변환해 실행 계획을 통제할 수 있습니다.

서브쿼리와 조인

■ 필터 오퍼레이션:

- 쿼리를 NO_UNNEST로 처리하면 NL 조인 방식과 유사하게 동작하지만, 조인 성공 시 바로 중단됩니다.
- 캐싱 기능으로 동일 입력값 재사용이 가능합니다.

■ Unnesting:

- 서브쿼리를 일반 조인으로 변환(USE_HASH, USE_MERGE 적용 가능)해 대량 데이터 처리에 효율적입니다.
- 예시: `SELECT /*+ UNNEST */`

■ Pushing:

- PUSH_SUBQ 힌트로 서브쿼리 필터링을 먼저 수행해 처리량을 줄입니다

스칼라 서브쿼리 조인

■ 특징:

- 단일 값 반환으로 함수처럼 동작하며, 입력값/출력값을 캐싱해 성능을 개선합니다.
- 예시:

```
SELECT name, (SELECT dept_name FROM dept WHERE dept_id = e.dept_id) FROM emp e.  
.....
```

■ 성능 고려사항:

- 장점: 소량 데이터 또는 입력값 종류가 적을 때 효율적입니다.
- 단점: 입력값 종류가 많으면 캐싱 오버헤드가 발생하고, 다중 컬럼 반환 시 문자열 결합 등 우회 기법이 필요합니다.
- Unnesting: `_optimizer_unnest_scalar_sq` 파라미터로 스칼라 서브쿼리를 일반 조인으로 변환할 수 있습니다.

서브쿼리 vs 조인 성능 비교

기준	서브쿼리	조인
가독성	복잡한 쿼리 구조화에 유리	간결한 구문
성능	소량 데이터 시 유리	대량 데이터 시 유리(I/O 최소화)
사용 시나리오	계층형 쿼리, 캐싱 필요 시	집계, 대량 데이터 병합

서브쿼리를 조인으로 변환 예시

- 서브쿼리 내 집약(SUM, COUNT) 후 조인으로 레코드 수를 줄이면 성능이 개선됩니다

```
-- 비효율적
SELECT d.department_name, SUM(e.salary)
FROM departments d
JOIN employees e ON d.department_id = e.department_id
WHERE e.job_id LIKE 'IT%'
GROUP BY d.department_name;

-- 효율적
SELECT d.department_name, agg.total_salary
FROM departments d
JOIN (
    SELECT department_id, SUM(salary) AS total_salary
    FROM employees
    WHERE job_id LIKE 'IT%'
    GROUP BY department_id
) agg ON d.department_id = agg.department_id;
```

서브쿼리 최적화 전략

- 불필요한 서브쿼리 제거:
 - 단순 필터링은 WHERE IN 대신 EXISTS나 조인으로 대체.
- 윈도우 함수 활용:
 - 서브쿼리 의존성을 ROW_NUMBER() 등으로 해결해 테이블 접근 횟수 감소
- 인라인 뷰 최소화:
 - 뷰 내부에서 불필요한 컬럼/조건을 제거해 데이터 처리량 감소

```
-- 서브쿼리 대신 윈도우 함수 사용
SELECT employee_id, department_id, first_name, hire_date
FROM (SELECT employee_id, department_id, first_name, hire_date,
            ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY department_id ORDER BY hire_date) rn
      FROM employees)
WHERE rn = 1;
```


요약

- 조인 방식은 데이터 양, 인덱스 존재 여부, 조인 조건에 따라 신중히 선택해야 합니다.
- 서브쿼리와 조인 선택은 데이터 규모, 인덱스 여부, 결과 집합 특성을 종합적으로 평가해야 합니다.
- 서브쿼리는 구조화에 유리하나, 대량 데이터 시 조인 변환을 통해 I/O 비용을 절감할 수 있습니다.
- 튜닝 시에는 실행계획과 I/O, 메모리 사용량을 반드시 점검하는 것이 중요합니다.

(3) SQL 집계와 조건 분기를 활용한 쿼리 최적화

집계 함수와 그룹화의 원리

- SUM, COUNT, AVG, MAX, MIN 등 주요 집계 함수는 데이터 요약에 사용됩니다.
- GROUP BY는 특정 컬럼 기준으로 행을 그룹화하여 집계를 수행합니다.
- 인덱스 컬럼을 GROUP BY에 사용하면 정렬 비용을 절감할 수 있습니다.

조건 분기(CASE/DECODE) 활용

- CASE WHEN을 이용해 조건별 집계를 단일 패스로 처리합니다.
- DECODE는 오라클 전용 함수로 간결한 조건 분기에 유용합니다.

```
SELECT department_id,  
       SUM(CASE WHEN job_id = 'IT_PROG' THEN salary ELSE 0 END) AS it_prog_salary,  
       SUM(CASE WHEN job_id = 'ST_CLERK' THEN salary ELSE 0 END) AS st_clerk_salary  
FROM employees  
GROUP BY department_id;
```

WHERE vs HAVING 전략

- 처리 시점과 성능 영향 → WHERE 사용 시 94% 성능 향상 사례
 - WHERE 절: 집계 전 데이터 필터링 → 집계 작업량 감소

```
SELECT dept, AVG(salary)
FROM employees
WHERE hire_date >= '2020-01-01' -- 10,000건 → 500건으로 축소
GROUP BY dept;
```

- HAVING 절: 집계 후 결과 필터링 → 전체 데이터 집계 필요

```
SELECT dept, AVG(salary)
FROM employees
GROUP BY dept
HAVING AVG(salary) > 5000; -- 모든 10,000건 집계 후 필터링
```

실무 튜닝 사례

- 문제: 대량 거래 데이터의 지역별 상품별 매출 집계 지연
- 최적화:

```
SELECT region, product,  
       SUM(sales) FILTER (WHERE quarter = 'Q1') AS q1_sales,  -- ANSI 표준  
       SUM(sales) FILTER (WHERE quarter = 'Q2') AS q2_sales  
FROM transactions  
WHERE year = 2024  -- 먼저 필터링  
GROUP BY region, product;
```

- 성능 개선 효과:
 - 실행 시간 120초 → 8초로 감소
 - Temp 테이블스페이스 사용량 90% 감소

조건 분기 성능 최적화

- 인덱스 활용: 조건 분기 컬럼에 인덱스 추가
- 불필요 연산 회피:

-- 비효율적

```
SUM(CASE WHEN status = 'Y' THEN price * 1.1 ELSE price * 0.9 END)
```

-- 효율적

```
SUM(price * CASE WHEN status = 'Y' THEN 1.1 ELSE 0.9 END)
```

복합 집계에 UNION ALL 대신 ROLLUP/CUBE 사용

- 여러 개의 조합별 합계를 구할 때, 전통적으로는 UNION ALL로 쿼리를 여러 번 작성하거나, 서브쿼리 또는 애플리케이션 단에서 집계를 반복했습니다.

```
-- 부서, 직무, 전체 별로 각각 집계
SELECT dept, job, SUM(salary) FROM employees GROUP BY dept, job
UNION ALL
SELECT dept, NULL, SUM(salary) FROM employees GROUP BY dept
UNION ALL
SELECT NULL, NULL, SUM(salary) FROM employees;
```


복합 집계에 UNION ALL 대신 ROLLUP/CUBE 사용

- ROLLUP은 계층적 소계를 생성합니다.
- CUBE는 모든 조합의 소계를 생성합니다. (2^n 경우의 수)

```
SELECT dept, job, SUM(salary)
FROM employees
GROUP BY CUBE(dept, job);
```

```
SELECT dept, job, SUM(salary)
FROM employees
GROUP BY ROLLUP(dept, job);
```

윈도우 함수와 집계 결합으로

- SUM OVER(): 한 번의 테이블 스캔으로 누적 집계

```
SELECT date, sales,  
       SUM(sales) OVER (PARTITION BY region ORDER BY date) AS cum_sales  
FROM daily_sales;
```

- ROW_NUMBER(): 한 번에 그룹별 순번을 매기고 필요한 행만 필터링하여 가독성과 성능 모두 향상

```
SELECT customer_id, SUM(price)  
FROM (  
    SELECT *,  
           ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY customer_id, product ORDER BY date) AS rn  
    FROM orders  
)  
WHERE rn = 1 -- 중복 주문 제거  
GROUP BY customer_id;
```

NULL 처리와 조건 분기 최적화로 집계 함수의 정확성과 안정성 확보

- 집계 함수의 계산에서 NULL 값은 자동 제외되어 리포트 오류나 해석 불가 상황이 발생 가능합니다.
- 조건 분기에 CASE WHEN 대신 COALESCE 함수를 사용합니다.

```
COALESCE(SUM(CASE WHEN status = 'active' THEN sales END), 0)
```

- NULLIF 함수 사용으로 특정 값을 제외 후 집계합니다.

```
AVG(NULLIF(score, -1)) -- -1을 NULL로 처리해 평균 계산
```

요약

- 조건 분기는 CASE/DECODE로 단일 패스 처리
- 집계 전 WHERE 필터링으로 데이터 축소
- 윈도우 함수로 중복 제거 및 누적 집계 최적화
- NULL은 COALESCE/NULLIF로 명시적 처리
- 실무에서는 집계 함수 필터링(ANSI) 으로 다중 조건 분기 효율화

Thank you 😊