# Montgomery reduction

유튜브 주소 : <a href="https://youtu.be/hkziOsdakx0">https://youtu.be/hkziOsdakx0</a>

HANSUNG UNIVERSITY CryptoCraft LAB

#### Montgomery reduction

- Montgomery Reduction
  - 나눗셈 없이 모듈러 연산을 수행하기 위한 알고리즘
- 모듈러  $a(a * b \mod Q)$  의 나눗셈 연산을 효율적으로 수행
  - 전통적인 방식에선 곱셈 후 나눗셈을 통해 나머지를 계산 -> 비효율적
- Montgomery는 Q와 서로소인 값 $(R = 2^k)$ 을 선택 후 연산을 변환
  - $Mont(T) = T * R^{-1} mod Q$  형태로 변환
- $R^{-1} mod Q$ 와 같은 상수는 사전에 계산 가능
  - 해당 과정을 통해 시프트 및 마스킹 연산만으로 연산 가능
  - 코드에서는 QINV 값으로 정의
- Montgomery reduction 수식:  $Mont(T) = \frac{T + (T * \mu \mod R) * Q}{R} \mod Q$ 
  - T = a\*b (곱셈 결과)
  - $R = 2^k$  (시프트 연산을 위한 기준 값)
  - $\mu = -Q^{-1} \mod R$  (보정 상수, QINV)

### Montgomery 연산 단계

- Montgomery reductio은 일반 정수 도메인에서 직접 계산 X
  - Montgomery 도메인으로 변환 뒤 연산을 수행 후 다시 복원하는 방식으로 구성
  - 도메인: 계산 영역(숫자를 어떤 방식으로 표현하느냐에 따라 달라짐)
- 전체 연산 단계
  - 도메인 변환
    - 입력값 a,b를 Montgomery 도메인으로 변환
    - $\tilde{a} = a * R \mod Q$ ,  $\tilde{b} = b * R \mod Q$
  - 도메인 내 곱셈
    - 변환된 값으로 연산 수행
    - $\tilde{c} = \tilde{a} * \tilde{b} * R^{-1} \mod Q$
  - 결과 복원
    - 일반 도메인으로 복원
    - $c = \tilde{c} * R^{-1} \mod Q$

# NTT 내부에서의 Montgomery

- NTT는 NCC Sign의 핵심 연산
- Montgomery reduction은 NTT의 핵심 연산
- NCC Sign 내부에서 Montgomery Reduction이 사용되는 함수
  - NTT(): 정방향 변환
  - Invntt\_toment(): 역변환
  - Pointwise\_mul(): 계수별 곱셈
  - Base\_Mul(): 다항식 곱셈

# NTT 내부에서의 Montgomery

- NCC Sign의 핵심 연산 NTT
  - NTT radix2 & radix3 사용
  - Radix 3에선 한 루프 내 4번의 호출 수행
- NTT에선 Montgomery 연산이 전체 연산량의 큰 비중을 차지(70% 이상)
- 계수에 zeta값을 곱한 후 Montgomery\_reduce 반복 수행

```
void ntt(int32_t * Out, int32_t * A){
    int32_t zeta1;
    int32_t t1;
    int len, start, j, k=0;

if(Out!=A){
        memcpy(Out,A,sizeof(int32_t)*N);
}

zeta1 = zetas[k++];
    for(j = 0; j < N/2; j++)
{
        t1 = montgomery_reduce((int64_t)zeta1 * Out[j + N/2]);
        Out[j + N/2] = Out[j] + Out[j + N/2] - t1;
        Out[j ] = Out[j] + t1;
}</pre>
```

```
#if NIMS_TRI_NTT_MODE != 3
    int32_t zeta2;
    int32_t t2,t3,t4;

for (len = radix3_len; len >= 1; len = len / 3)
{    // radix-3
    for (start = 0; start < N; start += 3 * len)
    {
        zeta1 = zetas[k++];
        zeta2 = zetas[k++];

        for(j = start; j < start + len; j++)
        {
            t1 = montgomery_reduce((int64_t)zeta1 * Out[j + len]);
            t2 = montgomery_reduce((int64_t)zeta2 * Out[j + 2*len]);
            t3 = montgomery_reduce((int64_t)wmont * t1); //w
            t4 = montgomery_reduce((int64_t)w2mont * t2); //w^2</pre>
```

### NTT 내부에서의 Montgomery

- Invntt\_toment(): NTT 역변환 함수
  - Radix 3 루프 안에서 4회 호출
- Pointwise mul: 각 계수에 리덕션
  - 루프 내에서 N회 반복
- Base mul: 2차식 블록 단위 곱셈
  - 각 항마다 2~4회 호출
- 4가지 함수에서 Montgomery\_reduce 호출 횟수는 약 2000~3000번

```
void pointwise_mul(int32_t* C, int32_t* A, int32_t* B){
    for(int i=0;i<N;i++){
        C[i] = montgomery_reduce((int64_t)A[i] * B[i]);
    }
}

void base_mul(int32_t* C, int32_t* A, int32_t* B, int32_t zeta){ //2차식 곱셈
    C[0]=montgomery_reduce((int64_t)A[2]*B[1]);
    C[0]+=montgomery_reduce((int64_t)A[1]*B[2]);
    C[0]=montgomery_reduce((int64_t)C[0]*zeta);
    C[0]+=montgomery_reduce((int64_t)A[0]*B[0]);

C[1] = montgomery_reduce((int64_t)A[2]* B[2]);
    C[1] += montgomery_reduce((int64_t)A[0]* B[1]);
    C[1] += montgomery_reduce((int64_t)A[1]* B[0]);

C[2] = montgomery_reduce((int64_t)A[1]* B[0]);
    C[2] += montgomery_reduce((int64_t)A[1]* B[1]);
    C[2] += montgomery_reduce((int64_t)A[0]* B[2]);
}
```

```
oid invntt_tomont(int32_t * Out, int32_t * A){
    int32 t zeta1:
    int32_t t1,t2;
    int len, start, j, k=0;
    if(Out!=A) memcpy(Out,A,sizeof(int32_t)*N);
#if NIMS_TRI_NTT_MODE != 3
    int32 t zeta2;
   for(len = 1; len <= radix3_len ; len = 3*len)</pre>
        for(start = 0; start < N; start += 3*len)</pre>
            zeta1 = zetas_inv[k++];
            zeta2 = zetas_inv[k++];
            for(j = start; j < start + len; j++)</pre>
                t1 = montgomery reduce((int64 t)W2mont * Out[j + len]) + montgomery reduce((int64 t)Wmont * Out[j + 2*len]);
                t2 = Out[j + len] + Out[j + 2*len];
                Out[j + 2*len] = montgomery_reduce((int64_t)zeta2 * (Out[j] - (t1 + t2)));
                Out[j + len] = montgomery_reduce((int64_t)zeta1 * (Out[j] + t1));
                Out[j ] = Out[j] + t2;
```

#### Montgomery reduce c코드

- Montgomery reduce C 구현 레퍼런스 코드
- 곱셈 후 보정값을 계산하여 나눗셈 없이 결과 도출
- 연산 과정
  - 입력값 a에 대해 t 값 계산(a \* QINV)
    - 하위 32비트만 사용
  - T \* Q값을 빼서 보정값 계산
  - 최종 결과는 (a t \* Q) >> 32
    - 2<sup>32</sup>로 나누는 효과
  - 계수를 하나씩 처리하는 구조

```
/////// ref //////
int32_t montgomery_reduce(int64_t a) {
   int32_t t;

   t = (int64_t)(int32_t)a*QINV;
   t = (a - (int64_t)t*Q) >> 32;
   return t;
}
```

### Montgomery reduction 최적 구현 코드

- ARMv8 어셈블리를 사용한 최적 구현 코드
- 4계수씩 벡터 레지스터에 로드하여 병렬 연산
- •핵심 명령어
  - Sqdmulh: 상위 32비트 곱셈
  - Mul: 32비트 정수 곱셈, 하위 32비트 저장
    - 모듈러 연산을 해야하므로 상위 비트 필요 X
  - Shsub: 비트 간 뺄셈 후 ½
- C에서 루프 4번 반복해야 할 연산을 한 번에 처리

```
← 결과 저장 위치

← 첫 번째 입력 배열 (길이 4)

                               ← 두 번째 입력 배열 (길이 4)

← {Q, QINV}
  벡터 레지스터:
                              ← 입력 a
                              ← 입력 b
                              ← 모듈러 계수 Q
   v3: Q
                              ← -Q^{-1} mod 2^32 (몽고메리 상수)
    v4: QINV
                             + a * b >> 32
   v6: high(a * b)
   v27: b * QINV
    v7: a * (b * QINV)
                             ← 전체 곱
   v16: high(a * b * QINV * Q)→ 전체 보정값의 상위 32비트
                           + high(a*b) - high(a*b*QINV*Q)
montgomery_reduce:
_montgomery_reduce:
    // [1] Q 값 설정 (v3에 Q 값 저장)
    // 0xfc = 252; rev16 처리하여 0xfc00; 또는 직접 상수를
   // [3] 입력 a, b 로드
   ld1
           {v0.4s}, [x1]
                               // v0: 4개의 int32_t 값 from a
           {v2.4s}, [x2]
                               // v1: 4개의 int32 t 값 from b
        {v3.4s}, [x3],#4
                               // v1: 4개의 int32_t 값 from b
       \{v4.4s\}, [x3]
sqdmulh v6.4s, v0.4s, v2.4s
mul.4s v27, v2, v4
mul.4s v7, v0, v27
sqdmulh v16.4s, v7.4s, v3.4s
shsub.4s v6, v6, v16
   // 결과를 out 배열에 저장
           \{v6.4s\}, [x0]
```

#### 최적 구현 성능 측정

- Apple m2 Xcode 상에서 성능 측정
- 반복 1,000,000회 수행
- 약 6.2배 성능 향상



# Q&A