

벤더 관점에서의 PQC 표준화

유튜브 주소 : https://youtu.be/5WFw_E3skjk

구현: NTT 최적화

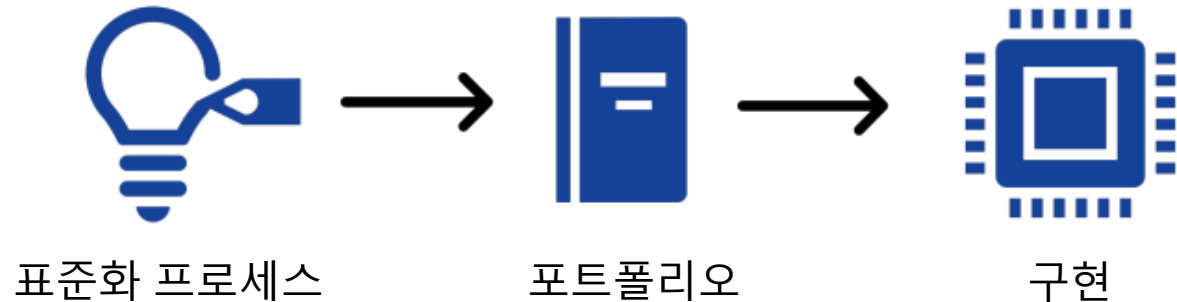
포트폴리오

표준화

벤더 관점에서 본 PQC 표준화

벤더 관점에서는 **구현을 우선시** 하여 표준화 프로세스 진행
PQC 최적화를 통한 **구현 비용 절감 중요**
(실용적인 기술에 집중)

일반적인 표준화 과정 순서



벤더 관점의 표준화 과정 순서



Kyber vs Dilithium

항목	Kyber(ML-KEM)	Dilithium(ML-DSA)
기반 문제	격자 기반	
연산	NTT	
비트 크기	12-bit	23-bit
NTT 완성도	*Incomplete NTT	*Complete NTT
해시 함수	SHAKE 사용	
샘플링 방식	*이항 분포 샘플링	*균일 샘플링

*Incomplete NTT: 일부 최적화 단계를 생략하여 **구현을 단순화**

* Complete NTT: 최적화 된 NTT로, **성능을 최대화**

* 이항 분포 샘플링: 이항 분포를 사용하여 난수를 생성하는 방법(**각 값이 선택될 확률이 다름**)

* 균일 샘플링: 모든 값이 동일한 확률로 선택되는 방법(**각 값이 선택될 확률이 모두 동일**)

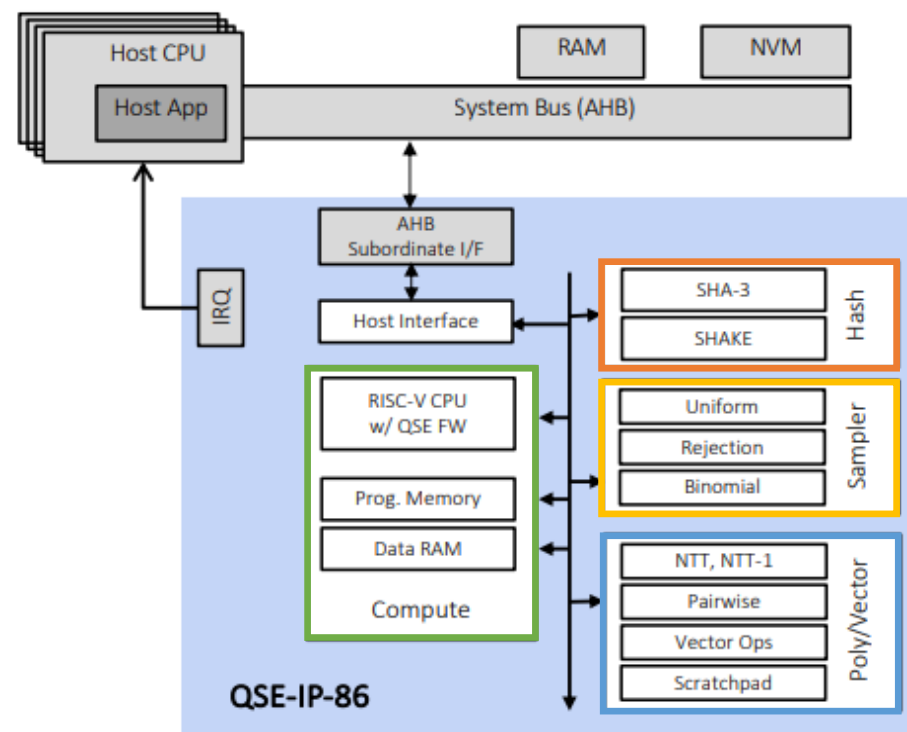
Rambus 양자 내성 엔진(Rambus QSE)

• 양자 컴퓨터 시대에 대비해 설계된 보안 엔진

- 연산을 효율적으로 수행하고, 하드웨어 가속을 통해 **알고리즘의 성능을 향상시키는 모듈**
- FIPS 203, FIPS 204 표준 및 SHA-3, SHAKE-128, SHAKE-256 가속기 지원

<Rambus 알고리즘 동작 시 각 모듈의 역할>

- **Compute**: 다항식 및 벡터의 실제 연산 수행
E.g. RISC-V CPU, Memory, Data RAM
- **Hash**: SHA-3 및 SHAKE 함수 등 해시 연산 수행
E.g. SHA-3, SHAKE
- **Sampler**: 다양한 샘플링 방식의 연산 수행
E.g. Binomial, Uniform, Rejection Sampling
- **Poly/Vector**: NTT, Karatsuba 곱셈 등의 연산 수행
E.g. NTT, NTT-1, Pairwise, Vector Ops, Scratchpad

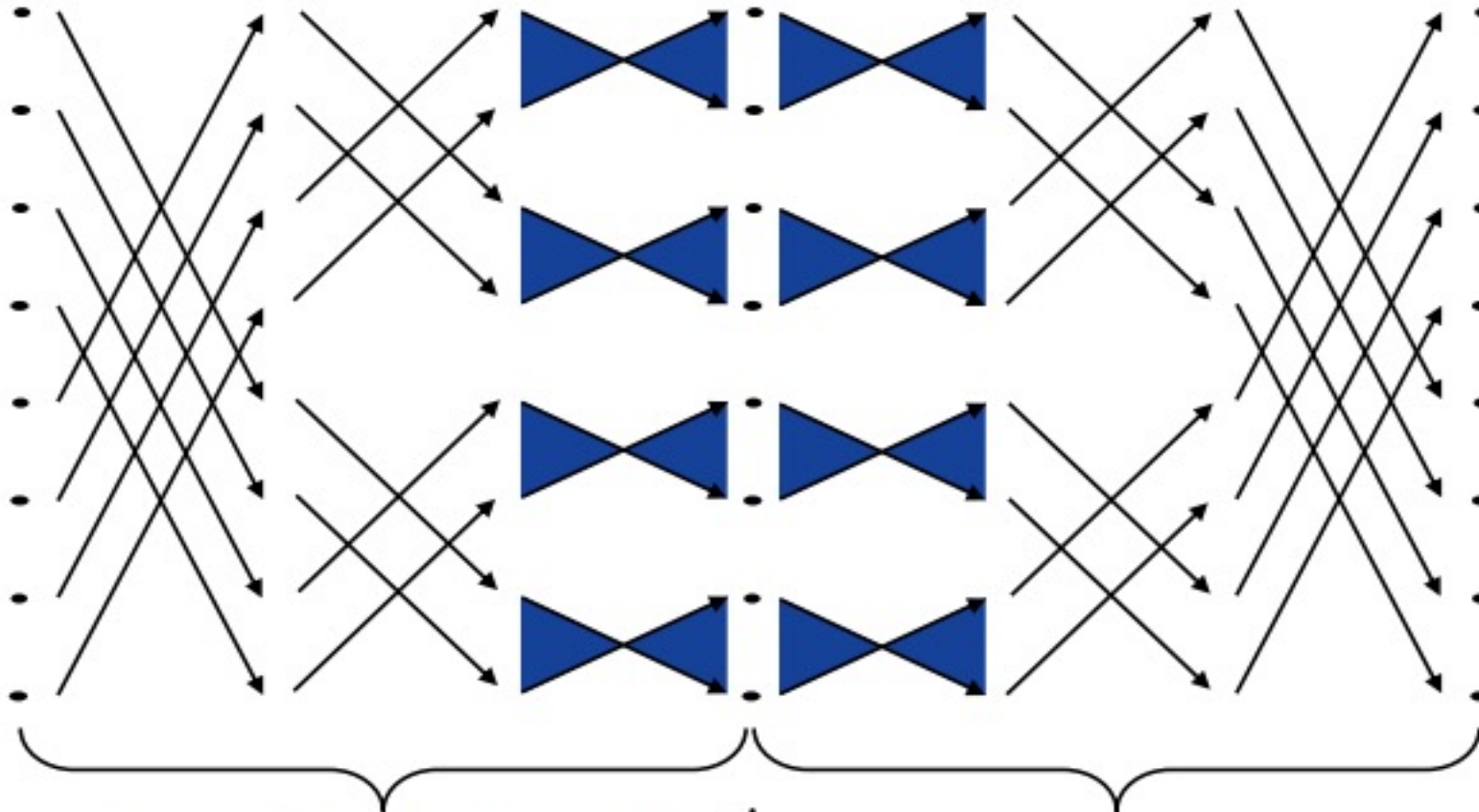


구현: NTT(Number-Theoretic Transform)



버터플라이 연산
NTT 기본 연산 단위
모듈러 연산 사용

NTT 기본 구조



Forward: Cooley-Tukey(CT) 알고리즘

- 입력 다항식(시간 영역)을 주파수 영역의 데이터로 변환

Inverse: Gentleman-Sande(GS) 알고리즘

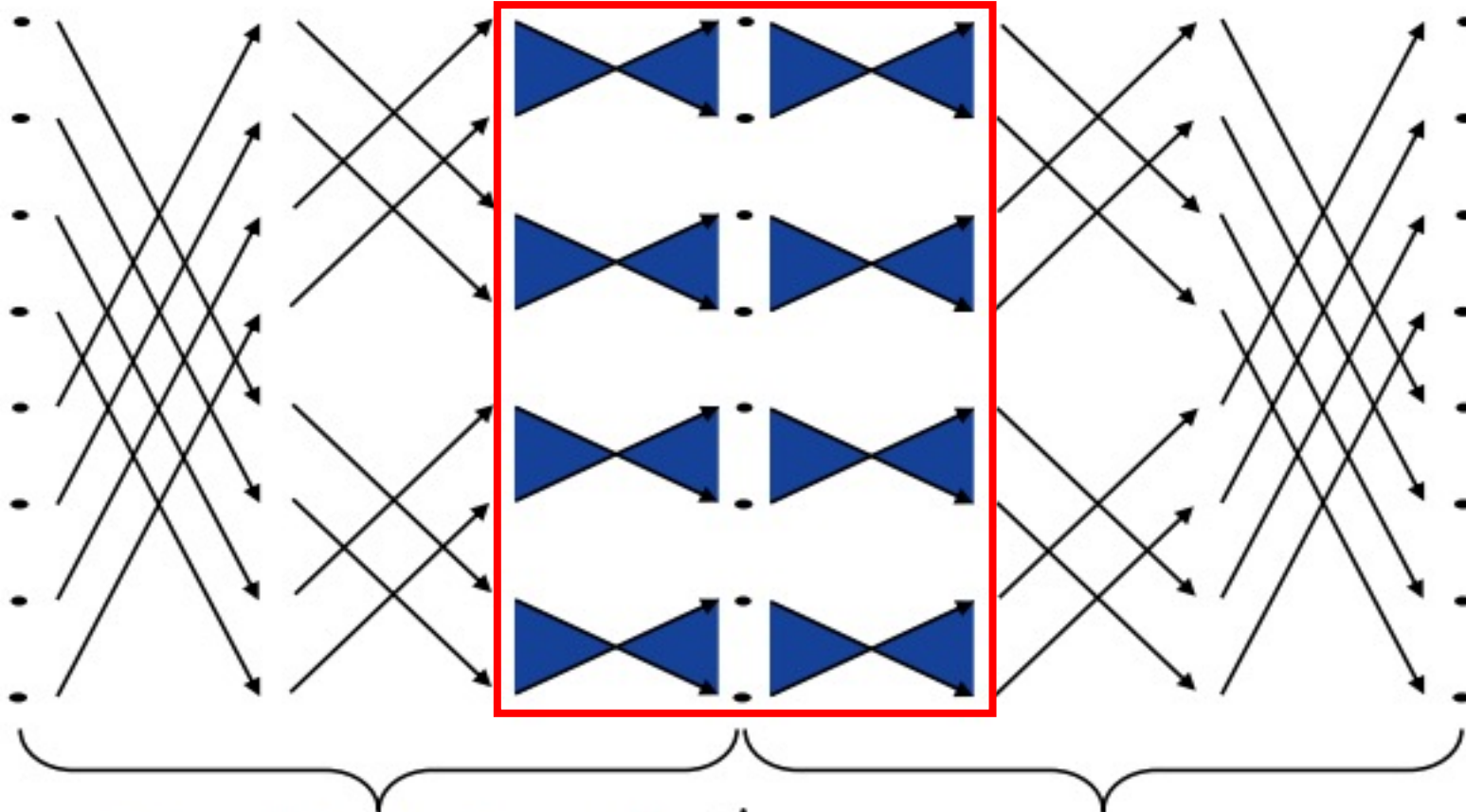
- 주파수 영역으로 변환된 데이터를 시간 영역의 다항식으로 재 변환

구현: 버터플라이 연산 재구성



버터플라이 연산
NTT 기본 연산 단위
모듈러 연산 사용

NTT 기본 구조



Forward: Cooley-Tukey(CT) 알고리즘

- 입력 다항식(시간 영역)을 주파수 영역의 데이터로 변환



Inverse: Gentleman-Sande(GS) 알고리즘

- 주파수 영역으로 변환된 데이터를 시간 영역의 다항식으로 재 변환

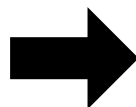
구현: 버터플라이 연산 재구성

다양한 모듈러 연산을 지원하기 위해서는 **설계 변경 필요**

Kyber(12-bit)와 Dilithium(23-bit)을 **하나의 하드웨어 플랫폼에서 지원**하기 위함



32-bit 모듈러 연산



12-bit, 23-bit 모듈러 연산

<설계 변경 시 비용 증가 항목>



• 설계 복잡성

- 32-bit는 2의 거듭제곱으로, 단순한 shift 연산으로 대체할 수 있는 경우가 많으나 12,23-bit는 대체하기 어려움
- 즉, 맞춤형 설계가 필요하여 이에 따른 복잡성 증가

• 검증 비용

- 변경된 설계가 제대로 동작하는지에 대한 테스트 케이스 준비에 따른 비용 필요

• 개발 비용

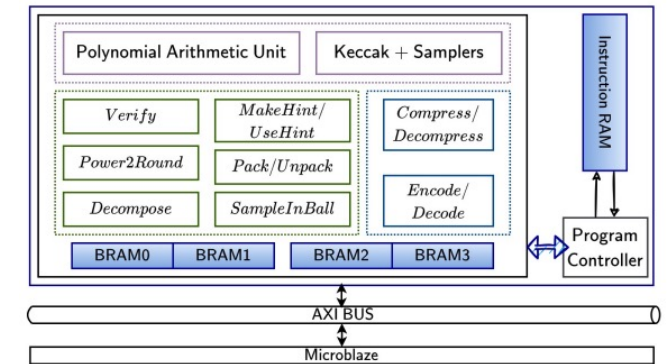
- 변경된 설계를 기반으로 구현을 새로 해야 하므로, 개발 인력 투입에 따른 비용이 증가될 수 있음

• 칩 면적 비용

- 지원 bit가 늘어남에 따른 칩 면적이 늘어날 수 있어, 이에 따른 제조 비용이 증가될 수 있음
- 설계가 복잡해짐에 따라 더 정교한 회로 배치가 필요할 수 있어, 이에 따른 제조 비용이 증가될 수 있음

구현: 버터플라이 연산 재구성

- KaLi 시스템 상에서 버터플라이 연산 재구성[1]
 - KaLi 시스템: Kyber와 Dilithium을 사용하는 암호화 아키텍처
 - **기존 버터플라이 연산기의 설계를 변경**
 - Dilithium과 Kyber 알고리즘을 모두 지원할 수 있게끔 연산 과정을 재구성
 - 지연 시간을 줄이기 위해 효율적인 메모리 관리 방법 제안
 - 메모리 재 정렬, 다중 메모리 बैं크 등



KaLi 시스템 구조

<기존 연산>

- 23-bit 버터플라이 연산기 1개 사용
 - Dilithium 연산 시 사용
- 12-bit 버터플라이 연산기 2개 사용
 - Kyber 연산 시 사용

<재구성한 연산>

- 23-bit 버터플라이 연산기 2개 사용
- Karatsuba 곱셈기 1개 사용

<연산 재구성 과정>

기존 23-bit 버터플라이 연산기 1개는 그대로 사용

12-bit 연산기 2개를 병렬로 사용하여 23-bit 연산기 1개로 만들

- 23-bit 데이터를 상위 11-bit와 하위 12-bit로 나누어 각 부분을 별도로 연산
- 상위 12-bit 연산기의 나머지 1-bit는 패딩으로 처리하여 결과가 23-bit가 되도록 함

12-bit 연산기를 병렬로 연산하는 과정에서 Karatsuba 곱셈기 필요

- Karatsuba 알고리즘으로 23-bit 연산을 두 개의 12-bit 연산으로 나누어 처리 가능
- 두 개의 12-bit 연산기를 사용하는 것 보다 더 효율적으로 연산 가능

위와 같은 과정으로 23-bit 버터플라이 연산기 2개로 재구성

- Karatsuba 곱셈기 1개 포함

구현: 버터플라이 연산 설계 최적화

재구성한 버터플라이 연산의 최적화

• CT/GS 및 Karatsuba 알고리즘 최적화

- CT 및 GS 알고리즘 연산은 $2N$ -bit 단위의 변환 연산을 수행
 - 즉, $2N$ -bit 단위의 덧셈, 뺄셈, 곱셈, 누적 곱셈 연산 수행
 - CT(Cooley-Tukey): 입력 다항식(시간 영역)을 주파수 영역의 데이터로 변환하는 연산 수행
 - GS(Gentleman-Sande): 주파수 영역으로 변환된 데이터를 다시 시간 영역의 다항식으로 재 변환하는 연산 수행
- CT/GS 알고리즘을 병렬로 수행하여, $4N$ -bit 단위의 CT/GS 버터플라이 연산 수행(최적화)
 - 즉, $4N$ -bit 단위의 덧셈, 뺄셈, 곱셈, 누적 곱셈 연산 수행
- Karatsuba 알고리즘은 2×2 형태의 곱셈기를 사용하여 최적화
 - Karatsuba 알고리즘: 큰 수의 곱셈을 효율적으로 수행하는 알고리즘
 - 시간 복잡도를 $O(N^2)$ 에서 $O(N^{\log_2 3})$ 로 줄일 수 있음
 - 2×2 형태의 곱셈기: 2개의 N -bit 곱셈기를 사용하여 더 큰 단위($2N$ -bit)의 곱셈을 수행

구현: 버터플라이 연산 설계 최적화

재구성한 버터플라이 연산의 최적화

• CT/GS 및 Karatsuba 알고리즘 최적화

- CT 및 GS 알고리즘 연산은 2N-bit 단위의 변환 연산을 수행
 - 즉, 2N-bit 단위의 덧셈, 뺄셈, 곱셈, 누적 곱셈 연산 수행
 - CT(Coolay-Tukey): 입력 다항식(시간 영역)을 주파수 영역의 데이터로 변환하는 연산 수행

최적화 시, 1.하드웨어 자원을 효율적으로 사용하여 비용 절감 및 성능 향상
2.메모리 대역폭을 효율적으로 사용하여 데이터 전송 속도 향상

- Karatsuba 알고리즘: 큰 수의 곱셈을 효율적으로 수행하는 알고리즘
 - 시간 복잡도를 $O(N^2)$ 에서 $O(N^{\log_2 3})$ 로 줄일 수 있음
- 2x2형태의 곱셈기: 2개의 N-bit 곱셈기를 사용하여 더 큰 단위(2N-bit)의 곱셈을 수행

구현: NTT 메모리 패턴 관리 방법

NTT 곱셈 가속기 상에서의 **효율적인 메모리 패턴 관리 방법**으로는 크게 아래 두 가지가 있음

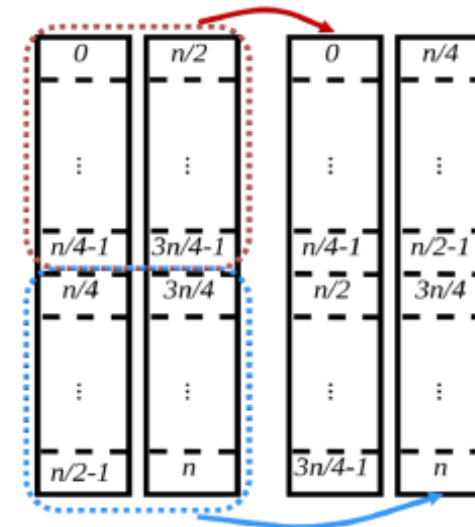
메모리 재 정렬[2]

Round1 시작 시 메모리 구성				Round2 시작 시 메모리 구성					
0	a ₉₆	a ₆₄	a ₃₂	a ₀	0	a ₂₄	a ₁₆	a ₈	a ₀
1	a ₉₅	a ₆₅	a ₃₃	a ₁	1	a ₂₅	a ₁₇	a ₉	a ₁
⋮	⋮				⋮	⋮			
8	a ₁₀₄	a ₇₂	a ₄₀	a ₈	8	a ₅₇	a ₄₉	a ₄₁	a ₃₃
⋮	⋮				⋮	⋮			
31	a ₁₂₇	a ₉₅	a ₆₃	a ₃₁	31	a ₁₂₇	a ₁₁₉	a ₁₁₁	a ₁₀₃

다항식 계수 변환 및 데이터 순서 재 배열

- 메모리 재 정렬은 다항식 계수 재 정렬을 의미
- Round를 넘어갈 때 데이터 순서를 재 배열
 - Ex) Round1에서는 계수가 열 기준으로 정렬 되어 있음, Round2에서는 행 기준으로 재 정렬 됨

다중 메모리 बैं크[3]



데이터를 4개의 메모리 बैं크에 분산

- 각 메모리 बैं크는 다항식의 계수를 일정하게 분할하여 저장
 - 첫 번째 बैं크는 0부터 $n/4-1$ 까지, 두 번째 बैं크는 $n/4$ 부터 $n/2-1$ 까지 저장
- 여러 메모리 बैं크에 데이터가 분산 되어 병렬로 동시 접근 가능
 - 4개의 메모리 बैं크에서 동시에 데이터를 읽고 쓰는 등의 병렬처리 가능

[2] Mojtaba Bisheh-Niasar, Reza Azarderakhsh, Mehran Mozaffari Kermani: High-Speed NTT-based Polynomial Multiplication Accelerator for Post-Quantum Cryptography. ARITH 2021: 94-101

[3] Ferhat Yaman, Ahmet Can Mert, Erdiñç Öztürk, Erkey Savas: A Hardware Accelerator for Polynomial Multiplication Operation of CRYSTALS-KYBER PQC Scheme. DATE 2021: 1020-1025

포트폴리오: 벤더 관점에서의 선호 부분

- **Kyber와 Dilithium의 공통점**

- LWE(Learning With Errors) 사용
- 고속 다항식 연산을 위해 NTT 사용
- SHA-3의 XOF인 SHAKE 사용
 - XOF(Extendable OutPut Function): 확장 가능한 해시 함수

→ 공통된 부분으로 인해 효율성 상승 및 비용 절감 가능

- **NTT 친화적 소수**

- NTT 친화적 소수는 모듈러 연산을 효율적으로 수행할 수 있도록 함
- 효율적인 몽고메리 및 Barrett Reduction 연산 가능
 - 몽고메리 Reduction: 소수에 대한 모듈러 연산을 효율적으로 수행하는 알고리즘으로, 특히 곱셈 후의 모듈러 연산을 빠르게 수행 가능
 - Barrett Reduction: 나눗셈 연산을 곱셈과 시프트 연산으로 대체하여 모듈러 연산을 빠르게 수행하는 알고리즘

- **Matrix A를 저장할 필요 없음**

- **Kyber와 Dilithium은 Matrix A를 실시간으로 생성하기에 저장할 필요 없음**
 - Matrix A: 다항식 계수를 포함하는 행렬로, SHAKE 함수를 사용하여 생성
- 즉, SHAKE의 출력을 실시간으로 연산에 사용 가능
 - 이로 인해 메모리 사용량 감소 및 저장 공간 절약 가능

포트폴리오: 벤더 관점에서의 비선택 부분

- **산술 다양성:** 서로 다른 크기의 모듈러 연산은 하드웨어 구현을 복잡하게 만들
 - E.g. Incomplete NTT, Complete NTT
- **다양한 샘플링 방식:** 각 샘플링 방식마다 고유의 알고리즘과 구현 방식 필요
 - 이로 인해 제품 간 일관성 유지가 어려움
- **FO 변환:** 부채널 공격에 취약성을 제공할 수 있음
 - FO(Fujisaki Okamoto) 변환: 원본 메시지에 무작위성을 추가하여 암호화 강도를 높임
 - 변환 시 Decapsulation 단계에서 재암호화 과정 포함
 - 암호문이 복호화되고, 다시 암호화하여 원래 암호문과 비교하여 유효성을 검사하므로 재암호화 단계에서 정보가 누출될 수 있음

포트폴리오: 벤더 관점에서의 비선호 부분

- **XOF의 잦은 호출: 모듈 간 분리 및 통합이 어려움**

- XOF는 호출마다 별도의 리소스가 필요하기에 모듈 관리가 어려움

*timing attack 테스트: 부채널 공격의 일종으로, 연산이 실행되는 시간을 분석하여 비밀 정보를 추출하는 공격

- **확률적 런타임: *timing attack 테스트가 복잡해짐**

- 확률적 요소를 가지게 되면 동일한 연산이라도 매번 다른 시간이 소요되어, 타이밍 분석을 어렵게 함

- **부동 소수점 연산(FALCON): 부동 소수점 연산은 하드웨어 구현이 어려움**

- 부동 소수점 연산은 normalization(정규화), 반올림, 예외 처리 등의 추가적인 연산 단계 필요
- 따라서 정수 연산에 비해 더 복잡한 연산기를 필요로 하여 하드웨어 구현이 어려움
 - 그 결과 더 많은 전력을 소모하며, 에너지 효율성 측면에서도 불리함

표준화: 벤더 관점에서의 중요 요소

- **선택된 알고리즘의 신뢰성**

- SIKE는 최종 알고리즘으로 선정되기 전 보안 취약점이 발견됨 → **표준화 과정이 효과적으로 작동**
 - 표준화 과정의 목적은 알고리즘의 안전성을 검증하고, 완전히 신뢰할 수 있는 알고리즘을 선정하는 것
- 기존의 **ECC와 새로운 PQC 알고리즘을 혼합하여 사용**하는 것을 권장
 - ECC는 표준화 과정에서 검증되었기에, 새로운 PQC 알고리즘의 불안정성을 보완 가능

- **ML-KEM 및 ML-DSA**

- ML-KEM 및 ML-DSA은 하드웨어 구현 시 용이함
 - 주로 간단한 다항식 연산을 기반으로 모듈러 연산을 수행하기 때문

- **SLH-DSA(Sphincs+)**

- SLH-DSA는 ML-KEM 및 ML-DSA와 유사한 연산을 수행하기에 하드웨어에서 함께 구현하기 용이함
 - 3가지 알고리즘 모두 해시 함수와 모듈러 연산 사용
- 해시 코어를 재사용하여 효율성 향상 가능
 - 해시 코어: 데이터를 hashing하는 하드웨어 모듈로, 동일한 하드웨어 자원을 활용하여 여러 알고리즘의 연산을 지원할 수 있음

표준화: 벤더 관점에서의 문제점 및 개선 사항

- **너무 많은 후보 알고리즘이 존재**하여 학계의 하드웨어 관련 연구에 부담을 줌
 - FALCON 알고리즘의 부동 소수점 연산에 대한 마스킹 대책이 미비함
 - 최근 FALCON의 부동소수점 곱셈 및 덧셈에 대한 마스킹 방법의 연구 사례가 발표되었음[5]
 - 연구가 계속 진행되고는 있으나, 추가적인 대책이 필요함
 - Fault attack에 대한 연구가 초기 단계에 머물러 있음
- **표준화 과정 막바지에 변경 사항이 생길 경우 부정적인 영향을 미침**
 - 제품 개발에 악영향을 미칠 수 있음
 - **변경 사항은 충분한 시간적 여유를 두고 신중히 검토되어야 함**
- **테스트 벡터가 일찍 제공되어야 함**
 - 알고리즘의 구현 검증 및 호환성 테스트를 위해 필요
 - 일찍 제공이 된다면, 개발자들이 더 나은 품질의 제품을 더 빨리 시장에 출시할 수 있음

표준화: 벤더 관점에서의 표준화 시 권장 사항

보안성이 보장되었을 경우 다음 사항을 권장

- 산술 다양성을 제한할 것

- 다양한 알고리즘을 지원하려면 각 알고리즘에 특화된 다양한 연산을 구현해야 함
- 따라서 산술 다양성을 제한하여 복잡성을 낮추면, 보다 효율적으로 시스템을 설계 및 관리할 수 있음
- 또한, 모든 알고리즘에 적용되는 연산을 최적화 하는 것이 개발 및 유지 관리 면에서 효율적임
 - E.g. 구현 가능할 경우, 약간의 성능 저하가 있더라도 ML-DSA와 ML-KEM의 moduli를 재사용

- 메모리 복잡성을 ML-DSA, ML-KEM 수준으로 맞출 것

- ML-DSA, ML-KEM에서 사용되는 메모리 모델은 이미 검증되었음
- 알고리즘이 사용하는 메모리 자원을 가능한 한 최소화하기 위함

- FO 변환 사용을 지양할 것

- Decapsulation 단계에서 암호문이 복호화되고, 재암호화 된 후 원래 암호문과 비교하여 유효성을 검사
- 따라서 재암호화 단계에서 부채널 공격을 통해 정보가 누출될 수 있음

Q & A