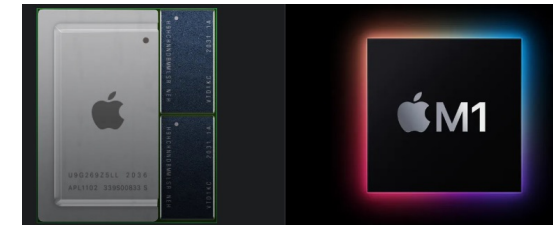


# ARIA-CTR on Apple M1 GPU

<https://youtu.be/B5balooqc24>

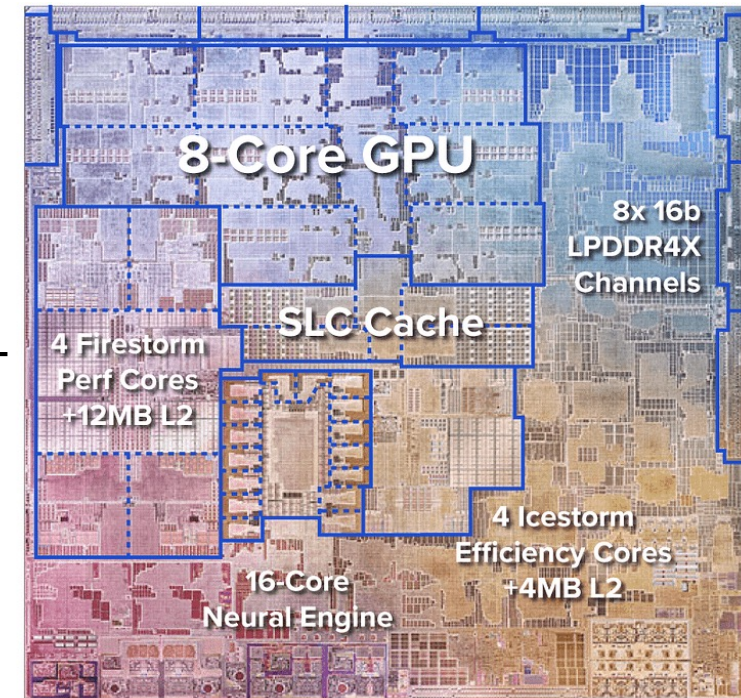
# 1. Apple M1 GPU

- ARM 기반의 Apple에서 자체 개발한 설계 칩
  - 2020년 M1 출시로 Intel에서 자체 설계인 ARM 기반 칩으로 전환
  - SoC 구조: CPU, GPU, Neural Engine, 메모리 컨트롤러 등을 하나의 칩에 통합
  - 통합 메모리 아키텍처(Unified Memory Architecture, UMA)
    - CPU와 GPU가 동일한 메모리 풀을 공유
- M시리즈 라인업
  - M1(2020) – 8코어 CPU, 최대 8코어 GPU
  - M1 Pro/Max(2021) – 성능 향상 및 GPU 코어 확장
  - M2(2022), M3(2023), M4(2024)로 성능 향상이 된 칩을 매년 공개

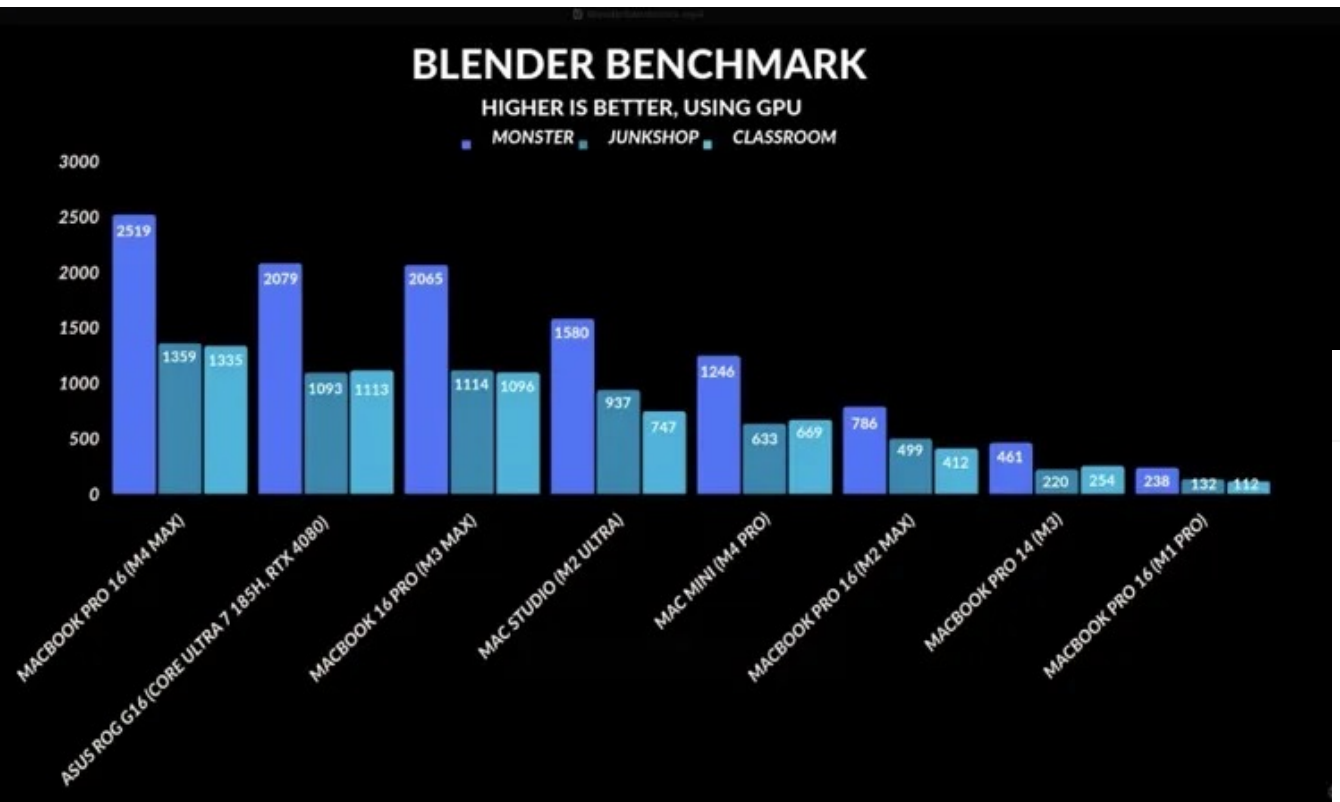


# 1. Apple M1 GPU

- CPU
  - 8코어: 4개 성능 코어 + 4개 효율 코어
- GPU
  - 최대 8코어 통합
  - 128개 실행 유닛
  - Metal Performance shaders 지원으로 GPU 컴퓨팅 최적화
    - 행렬, 컨볼루션, 정렬, 리덕션과 같은 연산을 제공
- 메모리 시스템
  - 통합 메모리: 최대 16GB LPDDR4X
  - 높은 메모리 대역폭: 68.25GB/s
  - CPU와 GPU간 제로 카피 데이터 공유



## 2. Apple M1 GPU 성능 비교



### Review

General comparison of performance in games, applications, power efficiency, and other metrics

#### Gaming

Performance in DirectX, OpenCL, and Vulkan games

RTX 3060 Laptop

29

M1 GPU (8-core)

8

#### Workstation

Perf. in 3D modeling, video editing and rendering apps

RTX 3060 Laptop

35

M1 GPU (8-core)

21

#### AI/ML

Capabilities for machine learning and AI-related tasks

RTX 3060 Laptop

26

M1 GPU (8-core)

7

#### Energy Efficiency

Power consumption efficiency in different scenarios

RTX 3060 Laptop

48

M1 GPU (8-core)

90

#### NanoReview Final Score

Overall video card score

RTX 3060 Laptop

33

M1 GPU (8-core)

25

## 2. Apple M1 GPU 성능 비교



스페이스 블랙



**16코어 CPU**  
**40코어 GPU**  
**48GB 통합 메모리**  
**1TB SSD 저장 장치<sup>1</sup>**

16코어 Neural Engine  
41.0cm Liquid Retina XDR 디스플레이<sup>2</sup>  
Thunderbolt 5 포트 3개, HDMI 포트, SDXC  
카드 슬롯, 헤드폰 잭, MagSafe 3 포트  
Touch ID 탑재형 Magic Keyboard  
Force Touch 트랙패드  
140W USB-C 전원 어댑터

**₩5,990,000**

ASUS ROG STRIX G16 G614JZR-N4120 14세대 인  
텔 i9 RTX4080 TGP 175W 16인치 게이밍 노트북

2%

3,899,000원 **3,789,000원**

📦 무료배송

### Review

General comparison of performance in games, applications, power efficiency, and other metrics

#### Gaming

Performance in DirectX, OpenCL, and Vulkan games

RTX 4080 Laptop

57

M4 Max GPU (40-core)

39

#### Workstation

Perf. in 3D modeling, video editing and rendering apps

RTX 4080 Laptop

55

M4 Max GPU (40-core)

48

#### AI/ML

Capabilities for machine learning and AI-related tasks

RTX 4080 Laptop

48

M4 Max GPU (40-core)

46

#### Energy Efficiency

Power consumption efficiency in different scenarios

RTX 4080 Laptop

46

M4 Max GPU (40-core)

84

#### NanoReview Final Score

Overall video card score

RTX 4080 Laptop

54

M4 Max GPU (40-core)

50

### 3. Metal Shading Language

- 2014년에 Swift와 함께 공개된 언어
- Apple 생태계에서 자체적으로 자신들만의 언어를 개발한 것으로 보임.
- Swift는 범용적인 개발 언어로 사용된다면, Metal은 GPU를 활용하기 위해서 개발된 언어?
- Metal의 경우 C++ 기반으로 되어 있기 때문에, 장벽이 너무 높지 않음
- 이번 개발도 Swift와 Metal을 활용해서 구현함.

## 4. UMA의 장점

- SoC 구조로 CPU와 GPU가 통합 메모리를 사용함.
  - 따라서 메모리 복사 필요가 없음
- CUDA에서도 Unified Memory를 제공하고 있는데, 이는 실제로는 다른 메모리를 사용하지만 소프트웨어 적으로 자동으로 매칭해주는 것이라고 함.

## 5. 동작 과정

- GPU에서 연산될 커널 함수는 Metal로 작성 -> Swift에서 API로 호출하여 연산

### 1. 초기화 단계

- Metal 디바이스 생성
- 라이브러리 로드
- 커널 함수 가져오기
- 컴퓨트 파이프라인 상태 생성

### 2. 데이터 준비 단계

- 입력 버퍼 생성
- 출력 버퍼 생성
- 데이터 복사

### 3. 실행 단계

- 명령 큐 생성
- 명령 버퍼 생성
- 컴퓨트 인코더 생성
- 파이프라인 상태 설정
- 버퍼 바인딩
- 스레드 그룹 설정
- 디스패치 실행
- 인코더 종료

### 4. 완료 및 결과 처리

- 명령 실행
- 완료 대기
- 결과 데이터 추출

```
// M1 GPU 디바이스 가져오기
guard let device = MTLCreateSystemDefaultDevice() else {
    print("Metal을 지원하는 디바이스를 찾을 수 없습니다.")
    return nil
}
```

```
// Metal 셰이더 라이브러리 로드
do {
    let bundle = Bundle.main
    let libraryURL = bundle.url(forResource: "aria_device", withExtension: "metallib")
    if let libraryURL = libraryURL {
        self.library = try device.makeLibrary(URL: libraryURL)
    } else {w
        // 소스 코드에서 직접 컴파일
        let shaderSource = try String(contentsOfFile: "aria_device.metal", encoding: .utf8)
        self.library = try device.makeLibrary(source: shaderSource, options: nil)
    }
}
```

```
// 명령 큐 생성
guard let commandQueue = device.makeCommandQueue() else {
    print("명령 큐를 생성할 수 없습니다.")
    return nil
}
```



## 5. 동작 과정

- GPU에서 연산될 커널 함수는 Metal로 작성 -> Swift에서 API로 호출하여 연산

### 1. 초기화 단계

- Metal 디바이스 생성
- 라이브러리 로드
- 커널 함수 가져오기
- 컴퓨트 파이프라인 상태 생성

### 2. 데이터 준비 단계

- 입력 버퍼 생성
- 출력 버퍼 생성
- 데이터 복사

### 3. 실행 단계

- 명령 큐 생성
- 명령 버퍼 생성
- 컴퓨트 인코더 생성
- 파이프라인 상태 설정
- 버퍼 바인딩
- 스레드 그룹 설정
- 디스패치 실행
- 인코더 종료

### 4. 완료 및 결과 처리

- 명령 실행
- 완료 대기
- 결과 데이터 추출

```
// GPU 버퍼 생성
guard let bufferA = device.makeBuffer(bytes: ct2, length: 524288 * blocksize, options: []),
      let bufferB = device.makeBuffer(bytes: plain128, length: blocksize, options: []),
      let bufferC = device.makeBuffer(bytes: rk2, length: rk2.count, options: []),
      let sbxBuffer = device.makeBuffer(bytes: X21_S21, length: X21_S21.count * MemoryLayout<UInt32>.size, options: []) else {
    print("GPU 버퍼를 생성할 수 없습니다.")
    return
}
```

### // 커널 함수 가져오기

```
guard let kernelFunction = library.makeFunction(name: "aria_ctr_shared_kernel") else {
    print("aria_ctr_shared_kernel 커널 함수를 찾을 수 없습니다.")
    return
}
```

### // 컴퓨트 인코더 설정

```
computeEncoder.setComputePipelineState(pipelineState)
computeEncoder.setBuffer(bufferA, offset: 0, index: 0) // ciphertext
computeEncoder.setBuffer(bufferB, offset: 0, index: 1) // plaintext
computeEncoder.setBuffer(bufferC, offset: 0, index: 2) // roundkeys
computeEncoder.setBuffer(sboxBuffer, offset: 0, index: 3) // sbox
```

## 5. 동작 과정

- GPU에서 연산될 커널 함수는 Metal로 작성 -> Swift에서 API로 호출하여 연산

### 1. 초기화 단계

- Metal 디바이스 생성
- 라이브러리 로드
- 커널 함수 가져오기
- 컴퓨트 파이프라인 상태 생성

### 2. 데이터 준비 단계

- 입력 버퍼 생성
- 출력 버퍼 생성
- 데이터 복사

### 3. 실행 단계

- 명령 큐 생성
- 명령 버퍼 생성
- 컴퓨트 인코더 생성
- 파이프라인 상태 설정
- 버퍼 바인딩
- 스레드 그룹 설정
- 디스패치 실행
- 인코더 종료

### 4. 완료 및 결과 처리

- 명령 실행
- 완료 대기
- 결과 데이터 추출

// 스레드 그룹 크기 계산

```
let threadGroupSize = MTLSizeMake(512, 1, 1) // 스레드 그룹당 512개의 스레드
```

```
let threadGroups = MTLSizeMake(1024, 1, 1) // 1024개의 스레드 그룹
```

// GPU에서 계산 실행

```
computeEncoder.dispatchThreadgroups(threadGroups, threadsPerThreadgroup: threadGroupSize)
```

```
computeEncoder.endEncoding()
```

// 명령 버퍼 커밋 및 완료 대기

```
commandBuffer.commit()
```

```
commandBuffer.waitUntilCompleted()
```

## 5. 동작 과정

```
// 커널 함수 가져오기
guard let kernelFunction = library.makeFunction(name: "aria_ctr_shared_kernel") else {
    print("aria_ctr_shared_kernel 커널 함수를 찾을 수 없습니다.")
    return
}
```

```
kernel void aria_ctr_shared_kernel(
    device uchar *ciphertext [[buffer(0)]],
    device const uchar *plaintext [[buffer(1)]],
    device const uchar *roundkeys [[buffer(2)]],
    device const uint *sbox_g [[buffer(3)]],
    // 'tS'는 일반적으로 커널 시작 시 Global Memory에서 Threadgroup Memory로 복사됩니다.
    threadgroup uint *tS [[threadgroup(0)]],
    uint tid [[thread_position_in_grid]]
) {
    uint threadIndex = tid;

    threadgroup uint sbox_s[256];
    for (int i = 0; i < 256; i++) {
        sbox_s[i] = sbox_g[i];
    }
}
```

## 6. 메모리 종류

CUDA	Metal
Global	Device
Shared	Threadgroup
__Constant__	Constant
Local memory	thread

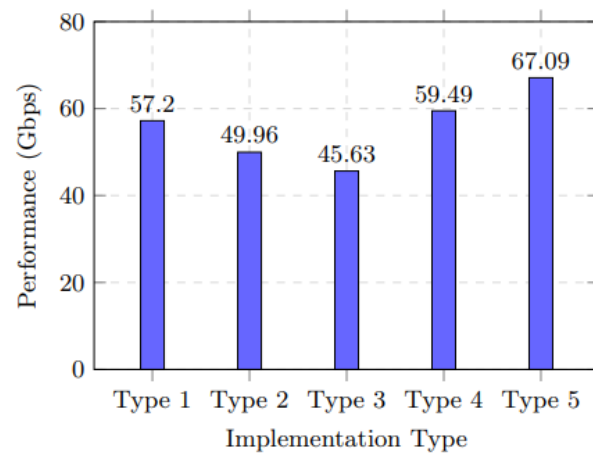
```
uint ptInit_2[4];  
thread uchar *pt8 = (thread uchar *)ptInit_2;
```

## 7. 성능 결과

Type	Kernel Name	S-box	Round Keys
1	device_kernel	device	device
2	threadgroup_kernel	threadgroup	device
3	constant_kernel	constant	device
4	threadgroup_rk_constant_kernel	threadgroup	constant
5	threadgroup_rk_threadgroup_kernel	threadgroup	threadgroup

Table 3. Performance comparison of different memory configurations for ARIA-CTR

Type	S-box	Round Keys	Time (s)	Gbps
Type 1	Device	Device	76.89	57.20
Type 2	Threadgroup	Device	88.03	49.96
Type 3	Constant	Device	96.38	45.63
Type 4	Threadgroup	Threadgroup	73.93	59.49
<b>Type 5</b>	<b>Threadgroup</b>	<b>Constant</b>	<b>65.55</b>	<b>67.09</b>



감 사 합 니 다