

신경망 자동 탐색 기술

성명 이재성

소속 중앙대



































1	기술 개요	03

- 1. 관련 기술 및 기술 개발 범위
- 2. 신경망 자동 탐색 기술 프로세스

2 개발 내용 07

- 1. YOLO 기반 신경망 자동 탐색 기술
- 2. 모바일 특화 신경망 탐색 기술

3 프레임워크 14

1. 신경망 자동 탐색 모듈 시뮬레이션



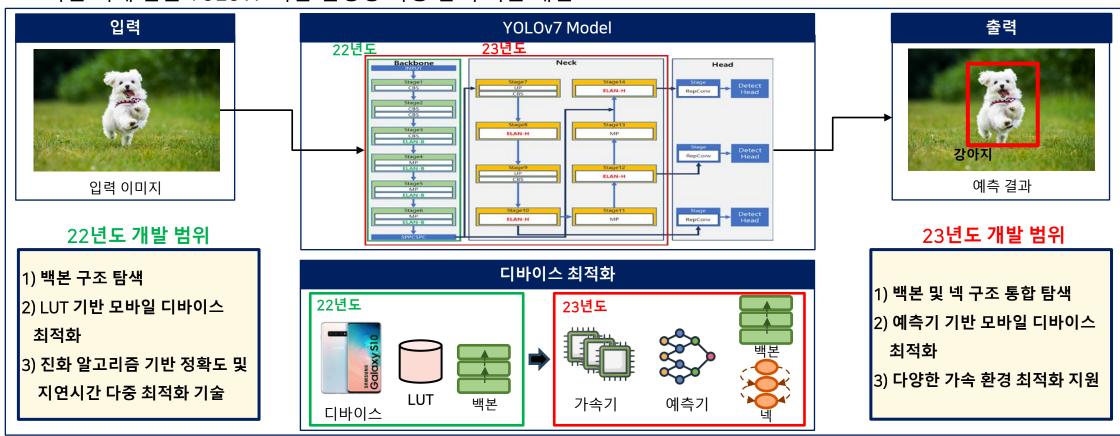
Ⅰ. 기술 개요



관련 기술 및 기술 개발 범위

객체 검출 및 기술 개발 범위

• 최신 객체 검출 YOLOv7 기반 신경망 자동 탐색 기술 개발



I . 기술 개요



신경망 자동 탐색 기술 프로세스

:

백본과 넥 신경망 탐색을 통합한 신경망 자동 생성 기술

• 백본과 넥의 동시 탐색을 통해 객체 탐지 신경망의 구성 요소와 연결 구조를 고려하여 최적의 신경망 구조 탐색 가능

신경망 자동 탐색 Backbone & Neck 통합 탐색 Input 모바일 특화 신경망 탐색 Scalable Latency Neck Latency Supernet data Predictor Backbone 15ms Neck 18ms **Progressive ELAN-H** 20ms Shrinking Sub-network Candidate Network Backbone coco image dataset Evolutionary Optimal network Algorithm

Ⅰ. 기술 개요

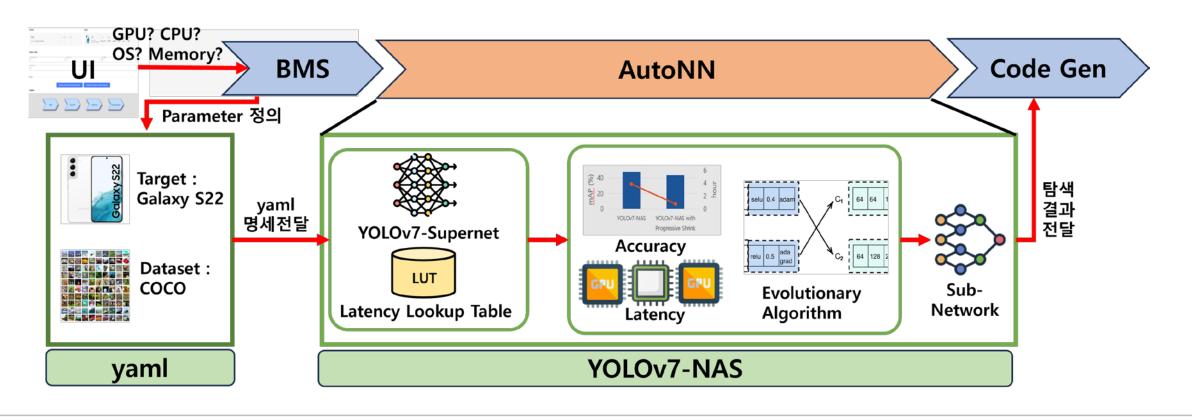


신경망 자동 탐색 기술 프로세스



TANGO 프레임워크 내 AutoNN (신경망 자동 탐색) 단계 개요

- 진화 알고리즘 기반 다중 최적화 기술을 통해 <u>사용자 요구사항에 맞는 최적의 Sub-network를 탐색</u>하는 단계
- TANGO UI로부터 <u>입력된 요구사항</u>과 <u>BMS 단계에서 전달된 yaml 파일</u>을 활용



Ⅰ. 기술 개요

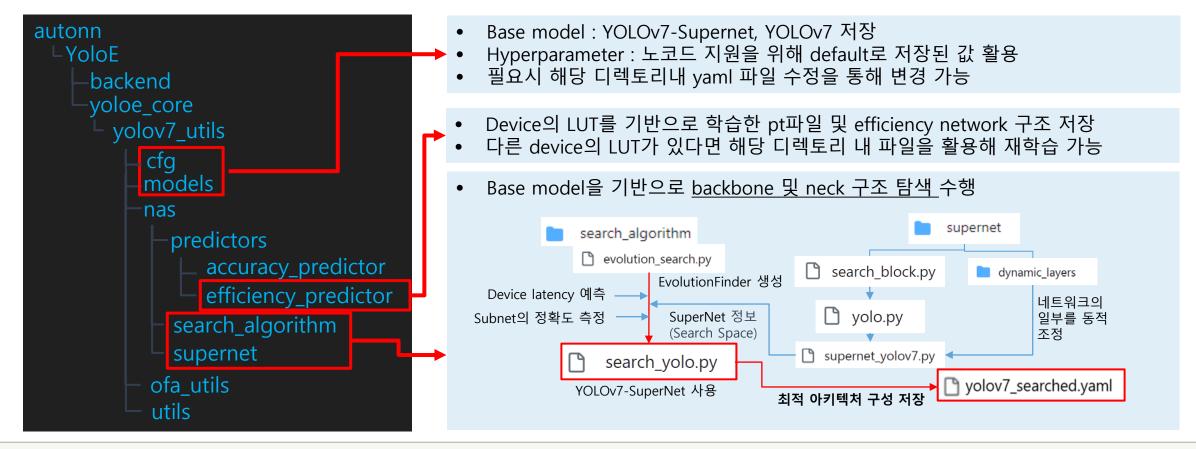


신경망 자동 탐색 기술 프로세스

•

TANGO 프레임워크 내 디렉토리 트리

TANGO 프레임워크 활용을 위한 통합된 디렉토리 트리



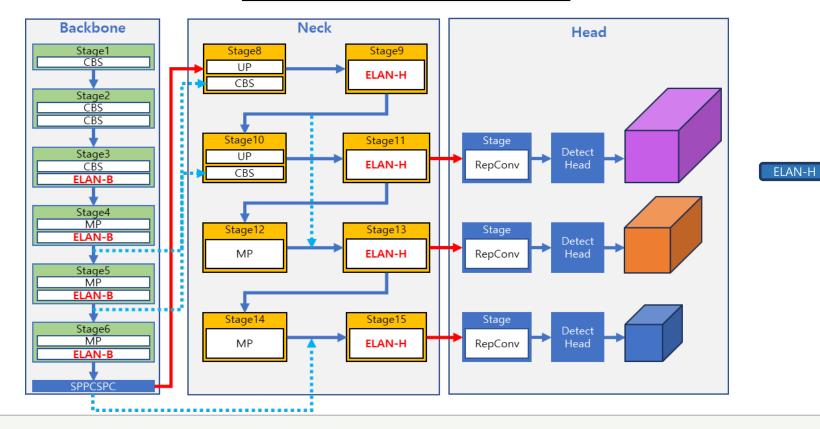


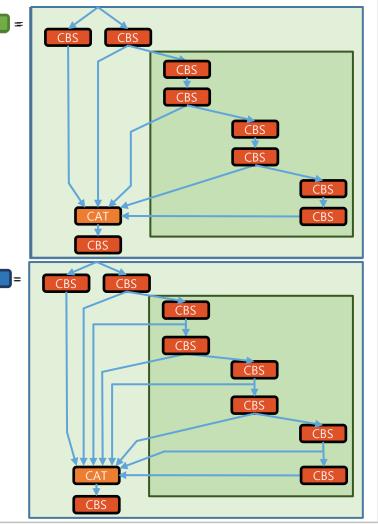
YOLO 기반 신경망 자동 탐색 기술

•

탐색공간(Search Space) 정의

- YOLOv7의 연산자 블록과 전체 신경망 구조 고려
- 백본과 넥 신경망 <u>크기 조절이 용이한 탐색공간 정의</u>





ELAN-B



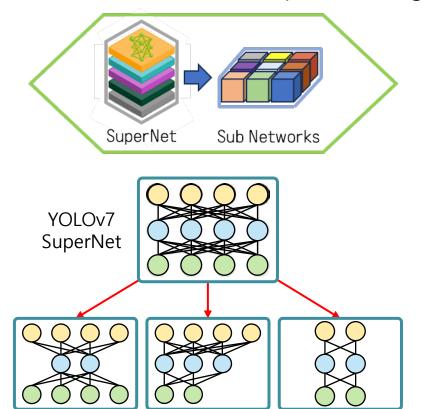


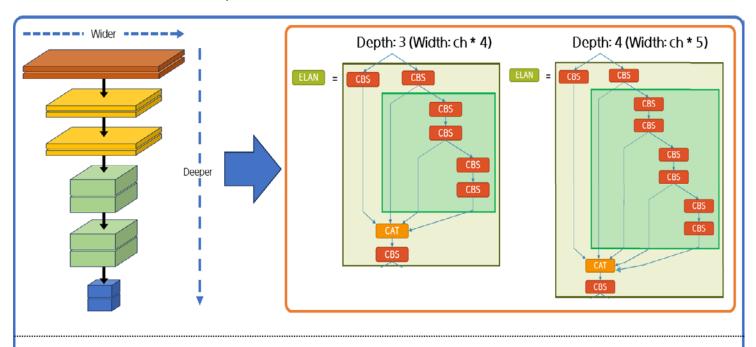
YOLO 기반 신경망 자동 탐색 기술



백본과 넥 구조 통합 탐색

- Yolov7 기반 백본과 넥 동시에 탐색 가능한 YOLOv7-SuperNet 구성 (YOLOv7 & YOLOv7-tiny 지원)
- ELAN 모듈 기반 Compound Scaling 조합 탐색 방법 적용 (<u>Depth</u>를 조절하면 자동적으로 width 조절)





효율성: 모델 성능은 향상되면서 계산 효율성은 유지

유연성: 특정 리소스 제약 내에서 모델 스케일링을 통해 유연하게 모델 제공

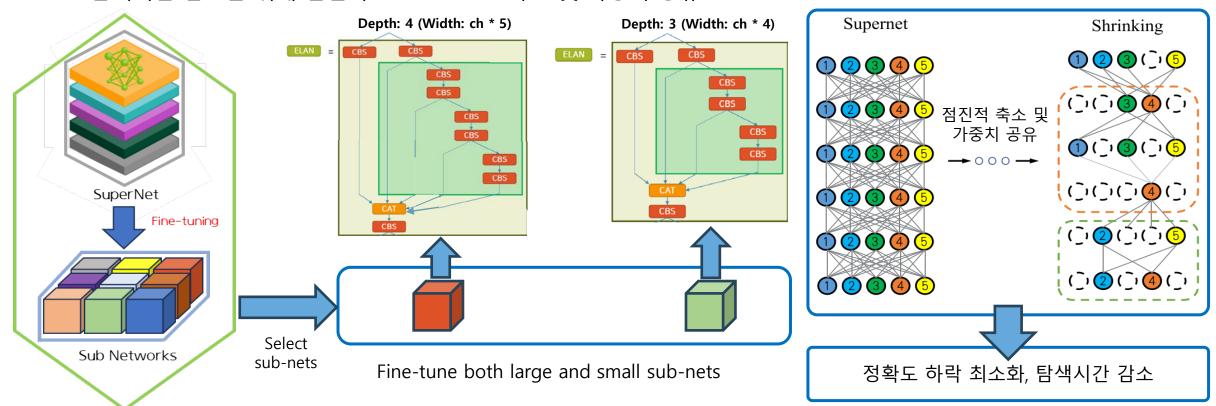




YOLO 기반 신경망 자동 탐색 기술

Progressive Shrinking 학습 기술을 활용한 Fine-tuning 간소화

- 정밀한 Pre-training이 없는 경우, Sub-network는 Scratch부터 학습해야 하므로 탐색시간 증가
- 탐색시간 감소를 위해 점진적 Sub-network 축소 및 가중치 공유





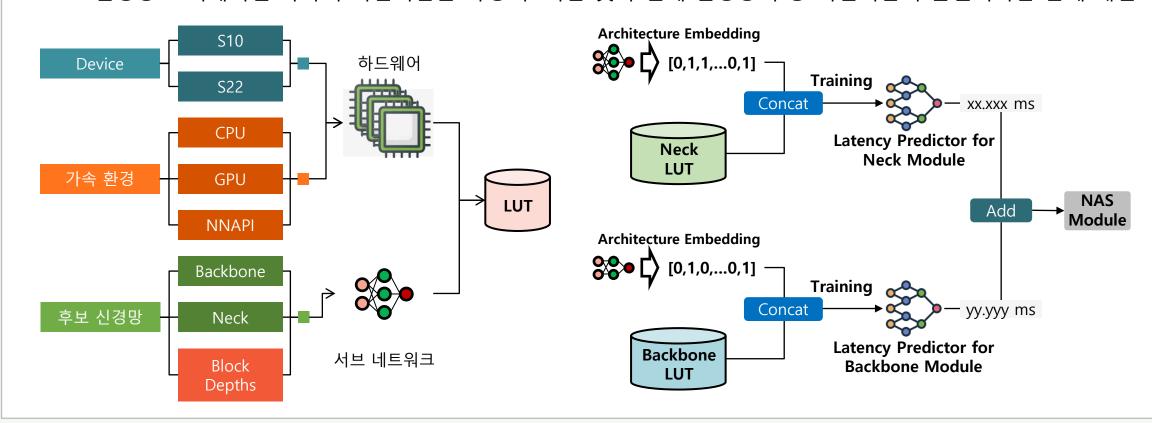


모바일 특화 신경망 탐색 기술



YOLOv7 Backbone / Neck 신경망 지연시간 LUT 구성

- Galaxy S10 및 S22에 대해 YOLOv7 모델의 Backbone / Neck 신경망 지연시간 LUT 구성
- 신경방 오퍼레이션 각각의 지연시간을 측정 후 더한 것과 전체 신경망의 총 지연시간이 불일치하는 문제 해결





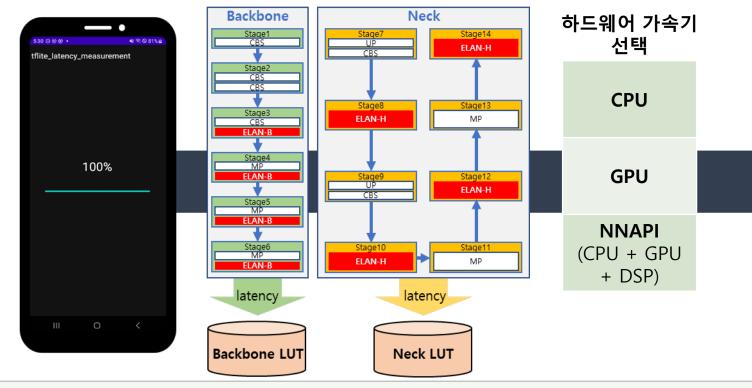
모바일 특화 신경망 탐색 기술



YOLOv7 Backbone / Neck 신경망 지연시간 측정

- 지연시간 측정에 필요한 안드로이드 응용프로그램 개발
- JSON 형식으로 아키텍처-지연시간 쌍으로 저장

LUT 측정 화면 (S22) YOLOv7 Sub-network 구성



LUT 측정 예시 (S22,

ELAN Block Depths	Latency (ms)	
1,1,1,1	132.3286	LUT 측정 JSON 파일 {;}
1,1,1,2	135.1316	
1,1,1,3	136.6132	
I	ï	JSON
5,5,5,5	354.0421	

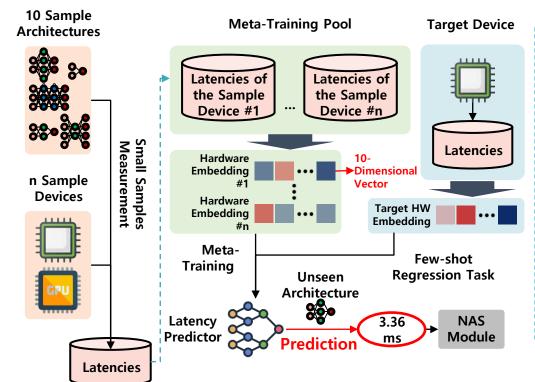


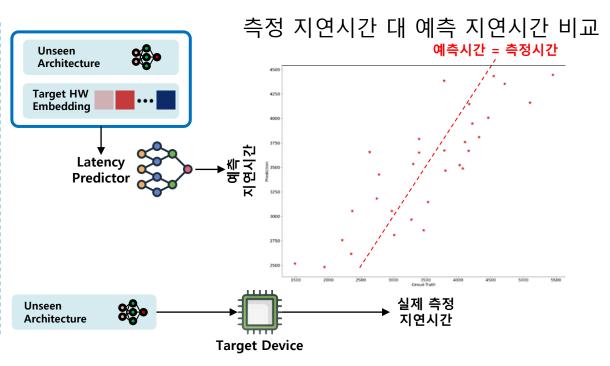


모바일 특화 신경망 탐색 기술

하드웨어 임베딩 및 지연시간 LUT 기반 지연시간 예측기

- Hardware Embedding^[1]을 사용하여 <u>hardware-agnostic한 Latency Predictor 훈련</u> 적응형 배포를 위해서는 <u>사용자의 디바이스 사양을 고려한</u> 성능 예측이 필요함
- 적은 샘플만으로 높은 성능의 지연시간 예측이 가능하며, <u>예측된 지연시간은 NAS에 사용</u>됨





[1] HELP: Hardware-Adaptive Efficient Latency Prediction for NAS via Meta-Learning., 2021, NeurIPS



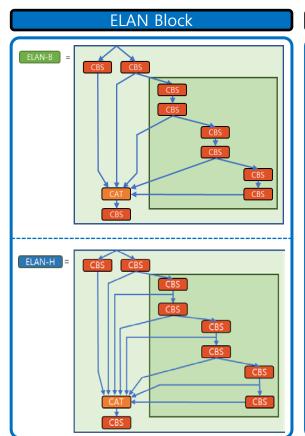


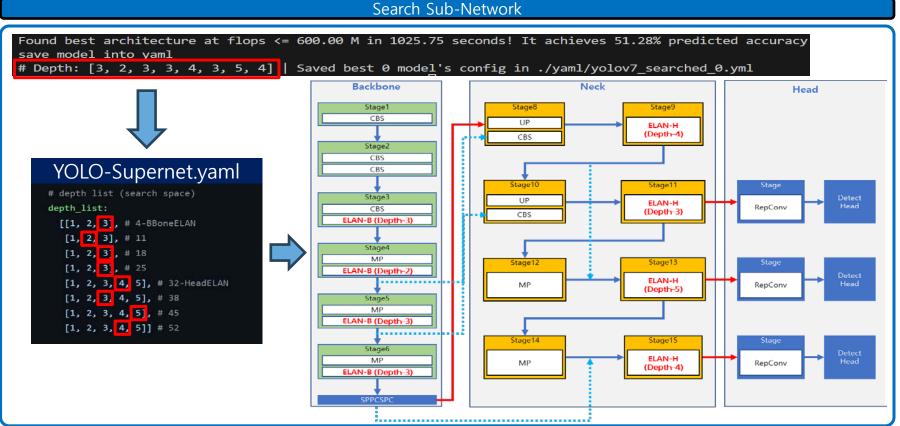
모바일 특화 신경망 탐색 기술



신경망 자동 생성 결과

• 타겟 디바이스 제약 조건을 만족시키는 신경망 구조 생성







III. TANGO 프레임워크

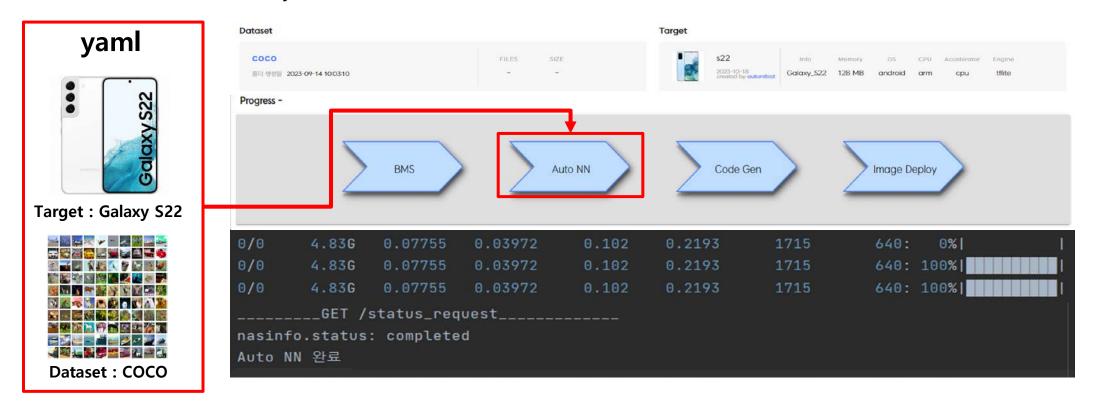


AutoNN 모듈 시뮬레이션

*

AutoNN 수행 과정

- 전달된 <u>yaml 명세를 기준</u>으로 base 모델을 선택한 다음 그에 맞는 AutoNN 단계를 수행
- ex) 하드웨어 설정이 Galaxy S22인 경우, YOLOv7-NAS 실행







감사합니다.







































