캡스톤 프로젝트

CAPSTONE PROJECT PRESENTATION 5인분같은 4인분

CONTENTS

목차

- 01 프로젝트 개요
 - 프로젝트 개요
 - 주제선정 이유 및 기대효과
 - 전체적인 흐름도
- 02 프로젝트 목표
 - 프로젝트 목표
- 03 세부계획
 - 열화상 데이터 수집 및 Al학습
 - 시계열 센서 데이터 수집
 - 테스트벤치 및 하드웨어
 - 전체 시스템 구축
- 04 요약
 - 구성도
 - 역할분담
 - 주요일정

프로젝트 개요

• 프로젝트 명

AI를 활용한 열화상 데이터 분석 및 IoT 기반 홈서버 쿨링 시스템

• 프로젝트 기간

2025.03.02 ~ 2025.11.02

• 프로젝트 예산

2,000,000 원

• 참여 인원

담당 교수: 이상금 교수님

-팀명-

5인분같은 4인분

조원 이름

홍수민/길기훈/오민석/지원근

주제 선정 이유

주제 선정 이유



- 서버 성능 저하를 방지하기 위한 냉각 시스템 개선 필요
- 공랭 방식의 서버실 소음 문제를 해결하기 위한 팬 소음 제어 기술 필요
- 액침/수냉 방식은 비용이 높음 -> 기존 공랭 방식 개선
- 서버실 뿐 아니라 <mark>홈서버</mark>에서도 발열 관리가 중요함

참고 사례

<mark>엔비디아 발열</mark> 문제, 에어컨으로 해결?...<mark>시스템 손상</mark> 초래

엔비디아의 GPU RTX 4090을 에어컨으로 냉각하는 실험이 주목받고 있으나, 높은 전력 소모와 실용성 문제로 논란이 발생하고 있다.

엔비디아의 최신형 AI 가속기 '블랙웰'을 기반으로 한 서버가 과열 문제를 겪고 있다고 미국 IT전문매체 디인포메이션이 17일 보도했다.

디인포메이션은 소식통을 인용해 "최대 72개의 칩을 장착하도록 설계된 서버 랙에 블랙웰 GPU를 연결하면 과열 현상이 일어난다"며 "과열 문제 해결을 위해 랙 설계 변경을 여러 차례 요청했다"고 밝혔다.

기대 효과



실시간 최적화



- 열화상 이미지를 실시간으로 분석 가능
- 사전 냉각을 통해 불필요한 고속 팬 동작을 방지
- 소음 방지 및 안정적인 온도 유지 가능

EXPECTATION |

효율적인 열 관리



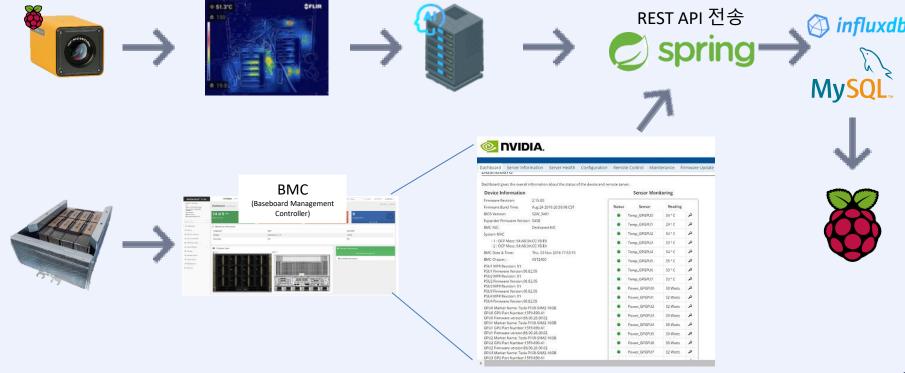
- 서버별 개별적인 쿨링을 통해 효율적인 열 관리
- 각 서버마다 냉방 효율을 모니터링하여 최적의 냉방 효율 극대화
- 과열로 인한 스로틀링을 방지를 하여 과부하 작업에도 성능을 지속적으로 유지

홈서버 적용 및 확장성



- 대형 서버 뿐만 아니라 홈서버에도 적용
- 소음이 큰 쿨링 시스템을 구축하기 비교적 어려운 홈서버에서도 효과적인 온도 관리 가능

전체적인 흐름도



프로젝트 목표

01

열화상 데이터 수집 및 AI학습

- 열화상 데이터 수집 및 라벨링
- 데이터 구성 및 전처리
- AI모델 학습 및 평가

03

테스트 벤치 및 하드웨어

- 발열 테스트 환경을 설계·구축
- 라즈베리파이를활용한 쿨링 시스템 회로 설계
- 라즈베리파이 통신



02

시계열 센서 데이터 수집

- BMC와 파이프라인 구축
- 측정된 센서 저장 DB 구축
- 쿨링 시스템 연계 방안 구축

04

전체 시스템 구축

- 모니터링 대시보드 구축
- 웹기반의 실시간 모니터링 시스템을 구현
- 시스템과 기기 간 데이터 전송 방식 구현

DETAILED PLAN

01. 열화상 데이터 수집 및 AI학습



01

열화상 데이터 수집 및 라벨링

- 학습 환경 조성
- 데이터 수집 및 라벨링
- 객체 탐지 및 라벨링

02

데이터 구성 및 전처리

- 데이터셋 구성
- 데이터 전처리

03

분류 모델 학습 및 평가

• CNN 모델 학습 및 평가

학습 환경 조성



카메라와 PC 간 거리를 1.5m 이내로 설치

- 사용 열화상 카메라 : FLIR Lepton 3.5
- 낮은 해상도로 인해 1.5m이상 거리에서 데이터 신뢰도 급감
- 작은 물체는 픽셀 수가 적어 작은 노이즈에도 취약

참고 자료

표 3. 열화상 카메라 오차 측정

| | 11 | m | 1.5 | 5m | 2m | | |
|------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|--|
| | 오차 오차 | | 오차 | 오차 오차 | | 오차 | |
| | 평균 | RMSE | 평균 | RMSE | 평균 | RMSE | |
| 커피포트 | 4.328 | 0.987 | 3.205 | 0.899 | 3.811 | 0.947 | |
| 충전기 | 1.899 | 0.424 | 2.535 | 0.622 | 8.370 | 3.389 | |
| 노트북 | 1.415 | 0.426 | 0.520 | 0.486 | 0.846 | 0.398 | |



그림 3. 열화상 사진

• 실험에 사용한 열화상 카메라(FLIR Lepton 3.5)의 해상도가 낮아 1.5m 이상 멀리 있는 작은 물체는 이미지에서 차지하는 픽셀의 개수가 적어서 작은 노이즈에도 픽셀의 값이 크게 요동쳤기 때문이다.

이지훈, 정임영. (2022-12-20). 열화상 카메라를 통한 온도 측정 데이터 신뢰도 분석. 한국정보과학회 학술발표논문집, 제주.

데이터 수집 및 라벨링



열화상 카메라(FLIR Lepton 3.5) 및 RGB 카메라를 통한 데이터수집

- 이미지 수집 상황(약 6,000장)
 - gpu-burn 프로그램을 통해 과열된 열화상 데이터 생성
 - 정상 온도, 비정상 온도
- YOLO를 위한 라벨링
 - 특정 대상: 서버 베어본, PC 케이스
 - 각 대상에 Bounding Box, 클래스 라벨 부여



- RGB 카메라로 획득한 데이터는 상용 데이터 라벨링 도구인 CVAT를 활용하여, 각 서버 베어본 및 PC 케이스에 대한 라벨링 작업을 수행함.
- 열화상 데이터는 RGB 카메라 이미지의 특정 영역에 매핑되어 저장함.

객체 탐지 및 라벨링



YOLO을 활용하여 서버 베어본, PC 케이스 위치 탐지

- 객체 인식 및 Bounding Box 예측
 - YOLO를 활용하여 이미지 내에서 서버 베어본, PC 케이스의 위치를 Bounding Box로 인식 및 예측
- CNN을 위한 라벨링
 - 인식한 객체 Crop
 - Crop한 부분에 대해 온도 상태 라벨링
 - 정상 온도, 비정상 온도



그림4. 객체인식 결과 예시

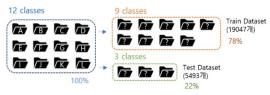
- YOLO 학습 모델은 번호판 영역을 추출하기 위해 사용하였으며, 번호판 인식은 추출된 문자와 숫자를 이용하여 CNN 학습 모델로 번호판의 숫자와 문자를 텍스트로 인식하기 위해 사용하였다.
- 이우귀연, 이재웅, 오정석. (2023-12-20). YOLO-CNN 기반 가스사고 원인 분석 자동화를 위한 로봇비전 알고리즘 개발. 한국정보과학회 학술발표논문집, 부산.
- 김재정, 김창복. (2021). YOLO와 CNN을 이용한 강인한 차량 번호판인식 시스템 구현. 한국정보기술학회논문지, 19(4), 1-9. 10.14801/jkiit.2021.19.4.1

데이터셋 구성



훈련 데이터 80%, 테스트 데이터 20%로 무작위 분류

- 컴퓨터 1대만 촬영하기 때문에 논문과 같은 데이터셋 구성 불가능
- 훈련 80%, 테스트 20%로 분류



(b) Classification by facility

- 본 연구를 통해 제안된 데이터셋의 구성으로써 전체 12개의 설비 중 무작위 9개 설비와 3개 설비로 분류하였다. 이는 훈련 데이터셋과 테스트 셋을 전혀 다른 설비별로 구성하여 테스트를 통해 나오는 성능 지표와 유사한 수치를 보일 수 있도록 구성한 것이다.
- 권순원, 김민호, 김주형, 홍수웅. (2020). 데이터셋 구성에 따른 부적합 열화상 이미지 예측성능 지표의 변화. 대한기계학회 논문집 A권, 44(12), 933-940. 10.3795/KSME-A.2020.44.12.933

데이터 전처리



노이즈 필터링, 언샤프 마스크 필터, 데이터 증대, 정규화 등

- 노이즈 필터링
 - 양방향 필터 : 노이즈 제거하면서 엣지 보존
 - 온도 기반 마스킹: 불필요한 배경(차가운 부분) 제거, 관심 영역(온도가높은 서버 베어본, pc케이스) 강조
- 언샤프 마스크 필터
 - 이미지의 선명도를 높여 부품의 경계를 강조
- 데이터 증대, 정규화, 배경제거, 크기조정 등







Fig. 2 Image denosing process

- 원본 영상에서 추출된 특징점은 명암차이가 가장 뚜렷한 하늘과 건물의 경계에 주로 분포했다. 반면 전처리된 영상의 특징점은 건물 표면에 고루 분포하기 때문에, 건물 표면을 대상으로 한 영상처리 과정에서 활용성이 높을 것으로 예상된다.
- CNN + Unsharp Mask+Bilateral Filter 조합은 0.98의 Accurracy와 0.04의 Loss 값을 확인하였다.
- 정진우, 구보경, 박관용, 장향인. (2021-06-22). 열화상 이미지 전처리 알고리즘 개발에 관한 연구. 대한설비공학회 학술발표대회논문집, 강원.
- 이우귀연, 이재웅, 오정석. (2023-12-20). YOLO-CNN 기반 가스사고 원인 분석 자동화를 위한 로봇비전 알고리즘 개발. 한국정보과학회 학술발표논문집, 부산.

CNN 모델 학습 및 평가



서버 베어본, PC 케이스에서 비정상적인 온도 변동(이상상태)을 실시간으로 감지하는 이상 탐지 모델을 구현

- CNN 모델 학습
 - EfficientNet, MobileNetV2, ResNet50V2, SqueezeNet 등
- 테스트 데이터셋 활용하여 모델 평가
- 평가지표
 - Accuracy, Precision, Recall, F1-Score

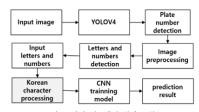


그림 4. 제안 시스템의 전체 구성도 Fig. 4. Overall block diagram of the proposed system

- YOLO 학습 모델은 번호판 영역을 추출하기 위해 사용하였으며, 번호판 인식은 추출된 문자와 숫자를 이용하여 CNN 학습 모델로 번호판의 숫자와 문자를 텍스트로 인식하기 위해 사용하였다.
- 최홍준, 강승구, 김종면, 김철홍. (2012). 응용프로그램실행에 따른 CPU/GPU의 온도 및 컴퓨터 시스템의 에너지 효율성 분석. 한국컴퓨터정보학회논문지, 17(5), 9-19.
- 김재정, 김창복. (2021). YOLO와 CNN을 이용한 강인한 차량 번호판인식 시스템 구현.
 한국정보기술학회논문지, 19(4), 1-9. 10.14801/jkiit.2021.19.4.1

01

BMC와 파이프라인 구축

• 각 BMC별 RESTful API 설계서 작성

시계열 센서 데이터 수집 02

측정된 센서 저장 DB 구축

• 실시간 센서 데이터 DB 구축 및 설계

03

쿨링 시스템 연계 방안 구축

• 시스템 연계 데이터 도출 방안 구축

각 BMC별 RESTful API 설계서 작성



CPU, GPU, RAM의 온도를 실시간을 전송하는 프로그램 구축

- IPMI Library의 RESTful API를 이용
 - 서버의 상태를 실시간으로 전달을 받는 방식을 구현
- IPMI가 없는 경우
 - 주기적으로 CPU, GPU, RAM의 온도를 실시간을 전송하는 프로그램 구축



 ASUS ASMB10-iKVM Solution https://www.asus.com/event/ASUSASMB10-iKVM/

실시간 센서 데이터 DB 구축 및 설계



InfluxDB를 사용하여 센서 데이터 저장

- 운영 모니터링, 애플리케이션 메트릭스, IoT 센서 데이터, 실시간 분석 등의 분야에서 사용
- 시계열 데이터의 빠른 고가용성 저장 및 검색에 최적화된 DB
- 온도 센서 데이터, 열화상 데이터 저장



- 김한기. (2020-12-21). InfluxDB와 Grafana를 이용한 EDISON 플랫폼 모니터링 대시보드 설계 및 구현.
- 한국정보과학회 학술발표논문집, 2020 한국소프트웨어종합학술대회 논문집, 25-26.

시스템 연계 데이터 도출 방안 구축



온도값을 기반으로 팬 제어값을 계산

• DB 서버에서 가장 최근 타임스탬프의 기준으로 팬 제어

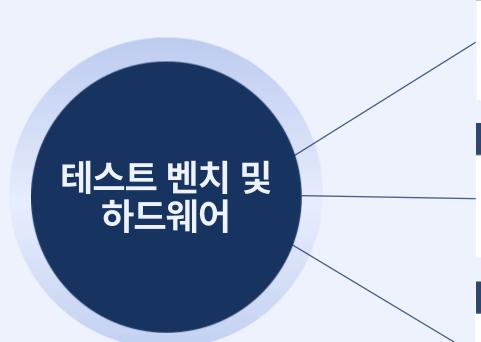
• 온도가 높은 경우 : 팬 속도 빠르게

• 온도가 낮은 경우 : 팬 속도 느리게

| _ | | | | | |
|---|----|----|----|---------|--|
| | 25 | 34 | 57 | 2:58:48 | |
| | 26 | 35 | 58 | 2:58:47 | |
| | 27 | 36 | 59 | 2:58:46 | |
| | 28 | 37 | 60 | 2:58:45 | |
| | 29 | 38 | 61 | 2:58:44 | |
| | 30 | 39 | 62 | 2:58:43 | |
| | 31 | 40 | 63 | 2:58:42 | |
| | 32 | 41 | 64 | 2:58:41 | |
| | 33 | 42 | 65 | 2:58:40 | |
| | 34 | 43 | 66 | 2:58:39 | |
| | 35 | 44 | 67 | 2:58:38 | |

DETAILED PLAN

03. 테스트벤치 및 하드웨어



01

발열 테스트 환경 설계·구축

- 테스트 벤치 전체 구성
- 발열 테스트 및 쿨링 시스템 성능 평가

02

라즈베리파이를 활용한 쿨링 시스템 회로 설계

• 자동화 쿨링 시스템 개발

03

라즈베리파이 통신

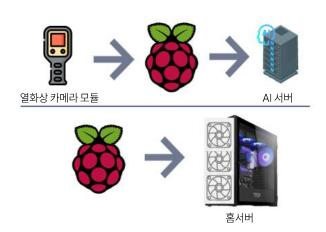
- 라즈베리파이 열화상 카메라 연결 설정
- 라즈베리파이 제어서버 연결 설정

테스트 벤치 전체 구성



라즈베리파이를 사용하여 테스트벤치 구성

- 라즈베리파이 2개 사용
 - 열화상이미지 촬영 및 전송용
 - 팬 쿨링 제어용
- 열화상 이미지의 경우에는 촬영 시 일정간격에 따라 AI 서버로 이동
- 12V FAN을 본체의 앞면에 부착하여 쿨링시스템 동작



발열 테스트 환경 설계 · 구축 – 성능 평가



GPU 발열 테스트 환경 구축

- gpu-burn을 활용하여 부하를 가하고, 발열 상태 모니터링
- 온도 변화 및 쿨링 시스템의 반응을 기록
- 테스트 중 발생하는 데이터를 분석하여 시스템의 발열 특성과 쿨링 성능을 평가

```
GPU Burn
Usage: gpu_burn [OPTIONS] [TIME]

-m X Use X MB of memory
-m N% Use N% of the available GPU memory
-d Use doubles
-tc Try to use Tensor cores (if available)
-l List all GPUs in the system
-i N Execute only on GPU N
-h Show this help message

Example:
gpu_burn -d 3600
```

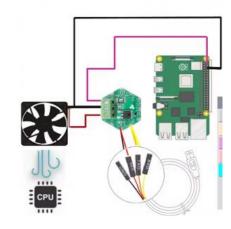
https://github.com/wilicc/gpu-burn

자동화 쿨링 시스템 개발



쿨링 시스템 회로 설계

- MOSFET 회로를 이용하여 팬 PWM 제어
- 별도의 전원 장치를 이용하여 12V 팬 제어



라즈베리파이 통신



라즈베리파이 기반 열화상 데이터 스트리밍 및 센서 제어



- AI 서버로열화상 영상 전송
- 제어 서버로부터 쿨링 제어 명령을 받아 연결된 팬에 쿨링 제어









전체 시스템 구축

01

모니터링 대시보드 구축

• 사용자 친화적인 UI 구축

02

웹기반의 실시간 모니터링 시스템을 구현

• 각 부품과 연계를 위한 백엔드 서버 구축

03

시스템과 기기 간 데이터 전송 방식 구현

• 데이터 전송 방식 최적화 방안

사용자 친화적인 UI 구축



Grafana를 사용해서 모니터링 대시보드 구축

- 멀티 플랫폼 오픈 소스 분석 및 대화형 시각화 웹 애플리케이션
- 웹 기반의 차트, 그래프 및 알림(alert) 기능 제공
- 대화형 쿼리(query) 작성기를 사용하여 복잡한 모니터링 대시보드 생성



김한기. (2020-12-21). InfluxDB와 Grafana를 이용한 EDISON 플랫폼 모니터링 대시보드 설계 및 구현. 한국정보과학회 학술발표논문집, 2020 한국소프트웨어종합학술대회 논문집, 25-26.

각 부품과 연계를 위한 백엔드 서버 구축



Spring 프레임워크를 사용하여 웹 기반 실시간 모니터링 시스템 구현



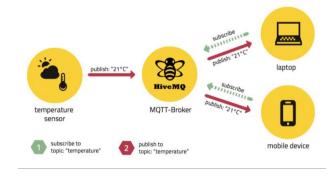
- 각 부품별 온도 모니터링 기능
- 수동, 자동 쿨링 전환 기능

데이터 전송 방식 최적화 방안



REST API로 초기 테스트 시스템 구성

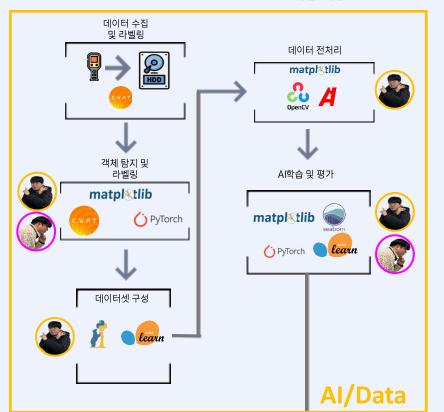
- 클라이언트 위치에 따라 항상 대역폭이 일정할 수 없음
 - 최소한의 리소스로도 효율적인 전송을 지원하는 프로토콜 필요
- 후에 경량 프로토콜인 MQTT로 전환하여 최적화 진행

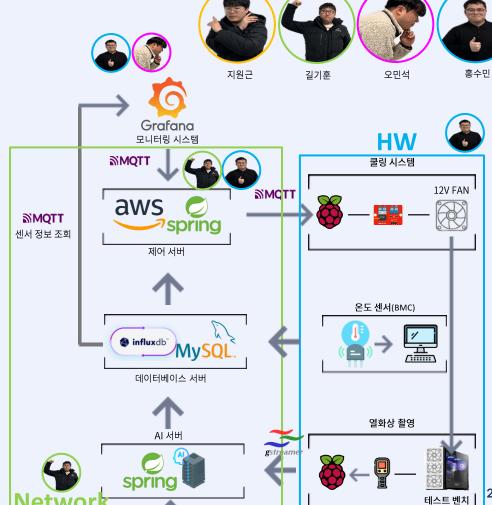


구성도



이상금 교수님





역할분담

• 홍수민 (팀장)

라즈베리파이 회로 및 통신(AI/제어 서버), 테스트벤치 제작, Grafana

- 오민석
 - REST API 설계 및 Spring 서버 배포, 객체탐지 및 라벨링, AI모델 학습 및 평가, Grafana
- 지원근
 - 데이터 전처리, **객체탐지 및 라벨링**, AI모델 학습 및 평가
- 길기훈

DB 서버 구축, AI서버 및 쿨링 제어 서버 구축

주요 일정

3월 4월 5월

| 구분 | 10주차 | 11주차 | 12주차 | 13주차 | 14주차 | 15주차 | 16주차 | 17주차 | 18주차 | 19주차 | 20주차 | 21주차 |
|-----------|------|-----------|-------|----------|------------------|-------|---------------|--------|----------|----------|---------|----------|
| 데이터 셋 | | 캡스톤 재료 구매 | 열화상 데 | 이터 촬영 | | | | | | | | |
| AI 학습 | | | | 열화성 | 상 데이터 전처리 및 AI ® | 학습 | | | Al 모델 최기 | 적화 및 테스트 | | |
| 네트워크 | | | | 초기 네트 | 워크 세팅 | | | | | | 서버 및 클리 | l이언트 구성 |
| 쿨링 시스템 | | | | 초기 라즈베리: | 파이 및 회로 세팅 | 테스트 박 | <u>벤</u> 치 제작 | 라즈베리파이 | + 팬설정 | | 라즈베리파(| I 서버 최적화 |
| 웹서버 | | | | | | | | | | | | |

6월

| 구분 | 22주차 | 23주차 | 24주차 | 25주차 | 26주차 | 27주차 |
|-----------|------|---------|------|------|------|------|
| 데이터 셋 | | | | | | |
| AI 학습 | | | | | | |
| 네트워크 | | 서비 및 클 | | | | |
| 쿨링 시스템 | | | | | | |
| 웹서버 | | 웹 서버 구성 | | | | |

출처

권순원, 김민호, 김주형, 홍수웅. (2020). 데이터셋 구성에 따른 부적합 열화상 이미지 예측 성능 지표의 변화. 대한기계학회논문집 A권, 44(12), 933-940

정진우, 구보경, 박관용, 장향인. (2021). 열화상 이미지 전처리 알고리즘 개발에 관한 연구. 대한설비공학회 학술발표대회논문집, 2021년도 하계학술발표대회 논문집, 1,130-1,133.

신건호, 허장욱. (2023). 열화상 이미지를 통한 회로보드의 상태예측 모델. 한국기계가공학회지, 22(4), 17-22.

이지훈, 정임영. (2022). 열화상 카메라를 통한 온도 측정 데이터 신뢰도 분석. 한국정보과학회 학술발표논문집, 2022 한국소프트웨어종합학술대회 논문집, 1,748-1,749.

최홍준, 강승구, 김종면, 김철홍. (2012). 응용프로그램 실행에 따른 CPU/GPU의 온도 및 컴퓨터 시스템의 에너지 효율성 분석. 한국컴퓨터정보학회논문지, 17(5), 9-19.

장현재, 정용호, 서장후. (2012). 데이터센터 서버실의 냉방 취출온도조건 완화 방안. 한국태양에너지학회학술대회논문집, 2012년도 추계학술발표대회논문집, 365-370.

황웅, 뉴옌만둥, 노승환. (2019). 열화상 카메라 시스템 개발 및 영상처리. 한국통신학회 학술대회논문집, 2019년도 한국통신학회 동계종합학술발표회논문집, 1,128-1,129.

김상완, 박찬열, 최종민. (2019). 슈퍼컴퓨터 단일 서버의 발열 모델링 및 분석. 대한설비공학회학술발표대회논문집, 2019년도 하계학술발표대회 논문집, 790-792.

조용우, 김규호. (2016). 다수가 공유하는 컴퓨터실습실 공간의 효율적 냉방 방식 설계를 위한 다 지점 온도 데이터 수집과 분석. 한국정보과학회 학술발표논문집, 2016년 동계학술대회 논문집, 1,546-1,548.

AWS. (2023). AWS MQTT란 무엇인가요?. AWS, https://aws.amazon.com/ko/what-is/mqtt/

김한기. (2020-12-21). InfluxDB와 Grafana를 이용한 EDISON 플랫폼 모니터링 대시보드 설계 및 구현. 한국정보과학회 학술발표논문집, 2020 한국소프트웨어종합학술대회 논문집, 25-26.

최동진, 한지훈, 박상욱, 홍선기. (2020). K-Means와 CNN을 이용한 변화된 환경에서의 전동기 고장 진단. 제어로봇시스템학회 논문지, 26(5), 348-354. 10.5302/J.ICROS.2020.20.0005

이태준, 박찬명, 김창수, 정회경. (2021-10-28). K-means와 CNN을 활용한 체지방율 분석 모델 설계 및 구현. 한국정보통신학회 종합학술대회 논문집, 전북.