Computer Vision

Lecture 02 컴퓨터비전 역사, 최신기술, 넘파이, 텐서

황선희



목차

- 1. 인간의 시각
- 2. 컴퓨터 비전이란?
- 3. 컴퓨터 비전 기술 개발의 어려움
- 4. 컴퓨터 비전의 역사 및 최신기술 현황
- 5. 컴퓨터 비전기술 활용해보기
- 6. 넘파이(Numpy)와 텐서(Tensor)

다음 이미지에 대한 1)설명과 2)관련하여 떠오르는 것들을 상상해보세요.



1. 인간의 시각

- 인간의 오감 중 시각은 가장 강력한 인지 기능
 - 이미지를 보고 객체 및 상황에 대한 인식
 - 수영복 착용, 다이빙 선수, 다이빙을 위해 뛰어드는 모습
 - 이미지 바깥의 장면에 대한 추론
 - 하단에 깊은 수영장
 - 다음에 등장할 장면에 대한 예측
 - 물 속으로 빠지는 장면
 - 주변 장면 및 분위기에 대한 상상
 - 환호하는 관중들, 평가하는 심사위원들
 - 더 나아가, 전문가의 경우 다이빙 점수를 분석
 - 안정성, 각도, 높이, 공간자세 등

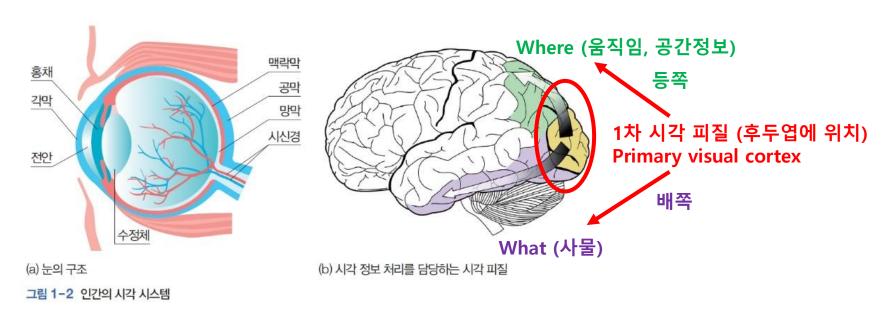


그림 1-1 인간이 쉽고 정확하게 해석할 수 있는 영상

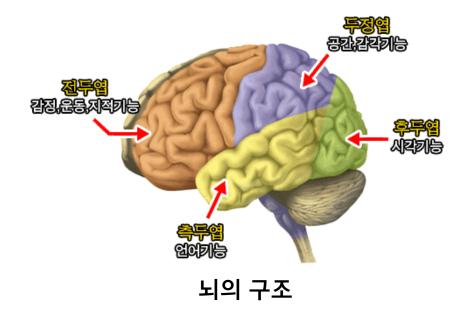


1. 인간의 시각

- 시각은 오감 중 가장 뛰어난 감각, 인간의 시각 의존도는 60~80%로 높음
- 인간이 시각 정보를 처리하는 과정
 - 물체에서 반사된 빛이 수정체(lens)를 통해 눈 내부로 들어와 망막(retina)에 투영됨
 - 망막은 빛을 화학신호로 변환하며, 망막에서 인식된 정보는 시신경을 통해 1차 시각 피질로 전달됨
 - 전달된 신호는, 등쪽경로(dorsal pathway)와 배쪽경로(ventral pathway)로 나뉘어 전달됨
 - 등쪽 경로(녹색)는 주로 물체의 움직임, 배쪽 경로(보라색)는 주로 물체의 부류를 알아냄
 - 시각정보의 전달 시간은 약 0.15초 소요: 눈 → 뇌(전달) → 반응(대응)









배쪽 등쪽의 의미

그림: http://www.aistudy.co.kr/physiology/brain/occipital_lobe.htm



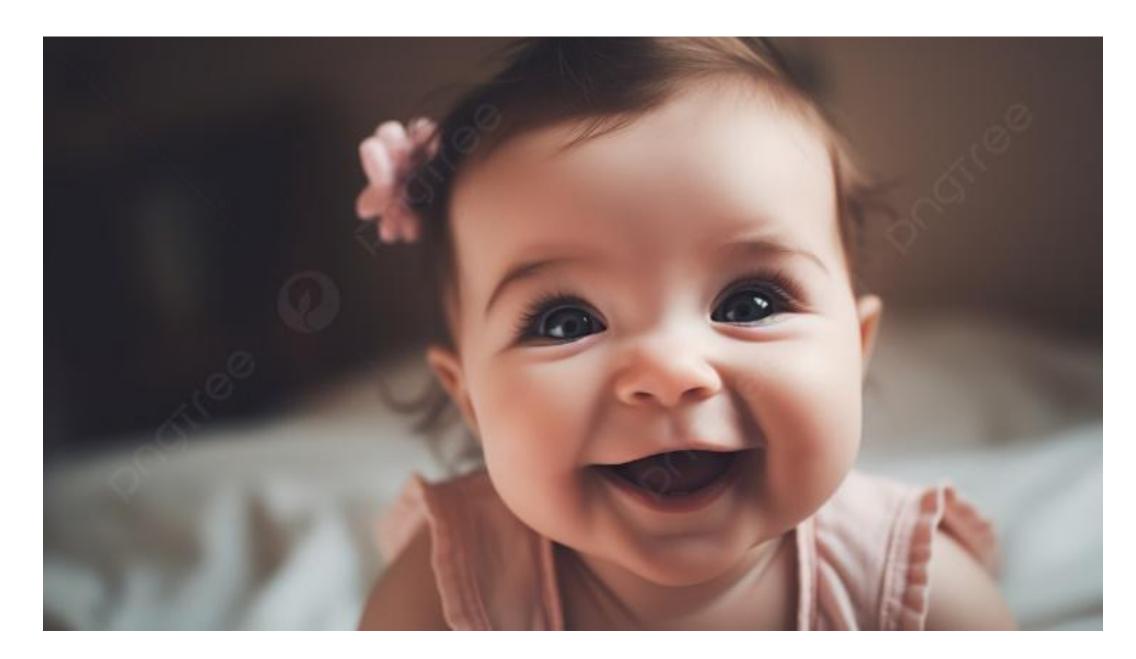
1. 인간의 시각

- 인간 시각의 강점
 - 1. 시각 정보의 분류, 검출, 분할, 추적, 행동분석 등에 능숙함
 - 2. 양안을 통해 3차원 이미지를 인식할 수 있음
 - 3. 변하는 장면(조명, 움직임 등)에 대한 해석이 빠르고 강건함
 - 4. 시각지능과 다른 지능요소(언어, 음성 등)를 결합하여 의사결정 수준을 높임
 - 5. 어느 영역을 $\frac{1}{2}$ (attention)해서 관찰할 지, 사전 행동(proactive)에 능숙
 - 6. 대상정보(target)와 속성정보(attribute)를 관찰하는 과정 등에, 과업(task) 전환이 빠름
 - 7. 팔을 움직여서 물건을 집을 수 있는 다중작업(물체인식, 신체 제어 등) 처리 능력이 뛰어남

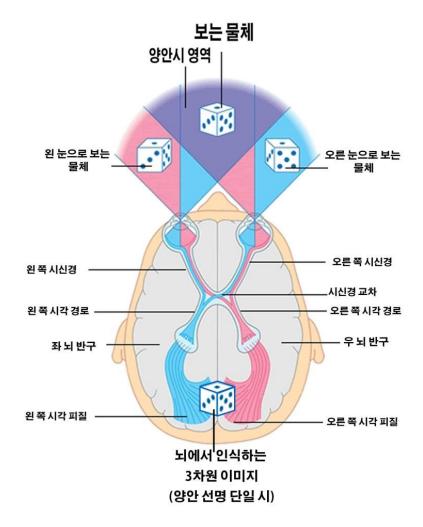


그림 1-1 인간이 쉽고 정확하게 해석할 수 있는 영상









3차원 시각정보 인식







시각 정보들 중 특정 영역에 주의하여 관찰 (다이빙 동작을 하는 사람들)



대상과 표정정보를 동시에 인식 (웃는 아기)

1. 인간의 시각

- 인간 시각의 한계
 - 착시현상이 발생 (실제 정보를 왜곡하여 인식)
 - 정밀 측정에 오차 (정량적 단위를 정확하게 파악하지 못함)
 - 시야가 한정됨 (수평으로 약 180도, 수직으로 약 120도 범위)
 - 피로해지고 퇴화 (성능의 한계)

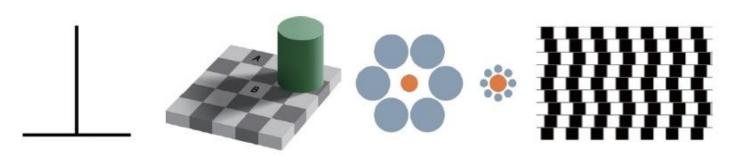
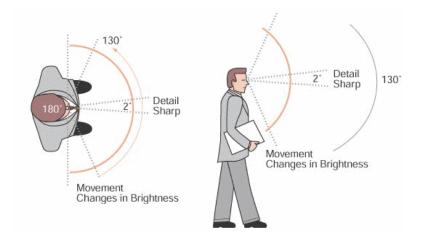
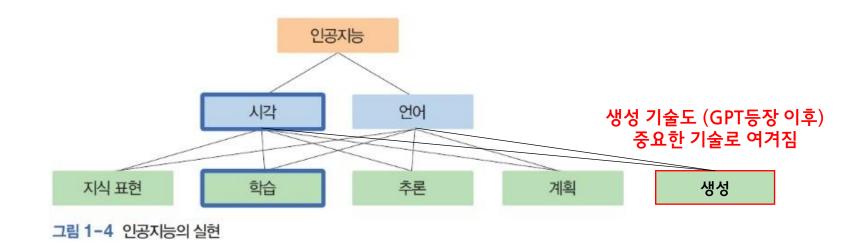


그림 1-3 인간 시각의 착시 현상(출처: 영문 위키피디아 'optical illusion')





- 컴퓨터 비전은 인간의 시각을 흉내 내는 컴퓨터 프로그램
 - 인공지능의 중요한 구성 요소 (비전 기능이 없는 디바이스는 성능의 한계가 존재함)
 - 파란 테두리 상자는 수업 교재의 범위



- 현재 컴퓨터 비전 기술로 인간에 필적하는 시각구현은 불가능 (Multi-task, Real-time)
- 제한된 태스크에 대해서는 인간성능에 가깝거나 뛰어넘는 기술이 무궁무진함



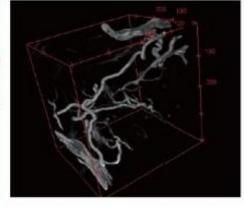
• 대표적 응용분야

분야	<u>활용</u> 영역
농업	과일 수확, 잡초 제거, 자율 트랙터, 작물성장 모니터링, 축사 모니터링 등
의료	질병 진단, 병변 위치 찾기(Localization), 수술 계획, 재활 도우미, 세포 분석 등
교통	교통 흐름 분석, 도로 상황 인식, 주차 관리, 자율주행(ADAS) 등
스마트 공장	장비진단, 작업자 안전, 공장 내 자율주행, 로봇 비전, 불량 검사(Machine Vision, Defect Inspection) 등
스포츠	경기 분석, 선수 행동 분석, 경기 비디오 요약, 심판 판정 등
유통	고객 행동 분석 등
보안	얼굴인식, 지문인식, 홍채인식, 정맥인식, 보행인식, 귀 모양 인식, 필적인식 등
에너지	모듈상태 감시, 동물침입 감시 등
엔터테인먼트	장면 제작 (그래픽스), 게임화면 분석 등
환경	오염된 곳 검출, 환경 재앙 예측, 청결상태 인식 등
우주과학	로봇 자율주행, 채집 광물 분류 등
감시	범죄현장 판단, 안전보안 등
예술	이미지 생성, 영상 생성, 이미지 편집 등
가사	라이다 영상 등을 활용하여 청소에 도움 등
휴머노이드 로봇	장애물 인식, 자율주행 등



• 대표적 응용기술







(a) 과일 수확 드론

(b) 혈관 분할

(c) 자율주행

비전기술

과일의 위치정보 인식 로봇 팔 움직임

혈관 이미지 분할 3차원 이미지 모델링 사람/사물(동물,신호 등) 감지 대상 추적

관련기업

자동수확농장 (스마트팜) 높은 위치 수확필요농장 병원시스템 개발업체 등 자율주행 SW개발업체

병원,

자동차회사,



• 대표적 응용기술







(d) 불량 검사

(e) 선수의 행동 분석

(f) 고객의 동선 분석

비전기술

기계, 부품 등 결함 검출 결함 위치 분할

선수 인식 비디오기반 행동 인식 사람검출 및 추적

관련기업

공장 (스마트팩토리), SI개발업체 비디오분석 업체, 콘텐츠 제작사 영상보안 업체



• 대표적 응용기술







(g) 얼굴 인식 보안

(h) 태양광 모니터링

(i) 게임 플레이(알파스타)

비전기술

얼굴검출(위치찾기) 얼굴인식(비교) 상태 감지 침입 감지

게임상황 인식 그래픽스

관련기업

생체보안기술 개발기관 얼굴인식 개발업체 영상보안 업체

게임회사



• 대표적 응용기술







(j) 지형 모니터링

(k) 화성 탐사선

(1) 광장 감시

비전기술

청결상태 감지 재난상태 감지 객체(광물, 장애물)인식

사람 검출/인식 동선 추적

관련기업

환경관련 기업 스마트팜/건설 관련 기업 우주 연구소

영상보안 업체 통계수집 업체



• 대표적 응용기술







(m) 에드몽 벨라미

(n) 청소 로봇

(o) 휴머노이드 로봇

비전기술

생성기술

객체(장애물 등)인식

객체(장애물 등) 인식

관련기업

마케팅 업체 콘텐츠 제작업체 로봇 개발업체 (청소로봇, 서빙로봇 등) 로봇개발업체 방위산업체



3. 컴퓨터 비전 기술 개발의 어려움

- 컴퓨터 비전은 세상의 변화무쌍함(비전 정보의 다양함)으로 인해 기술 개발의 어려움이 존재함
 - 환경(밤낮, 날씨 등)변화, 보는 위치(view-point)와 방향의 변화, 강체와 연성 물체
 - 원자부터 우주까지 긴 스펙트럼에서 비전 데이터를 수집
 - 컴퓨터 비전 데이터 크기의 방대함 (텍스트의 경우 한글 1글자는 2byte = 16bit, 이미지는 1픽셀당 1byte)

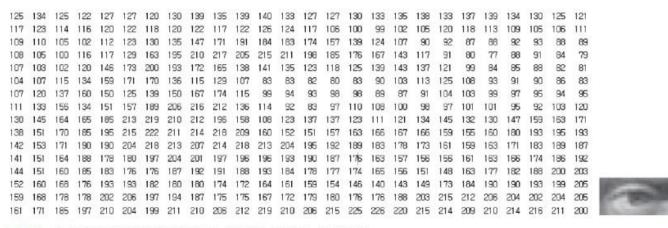


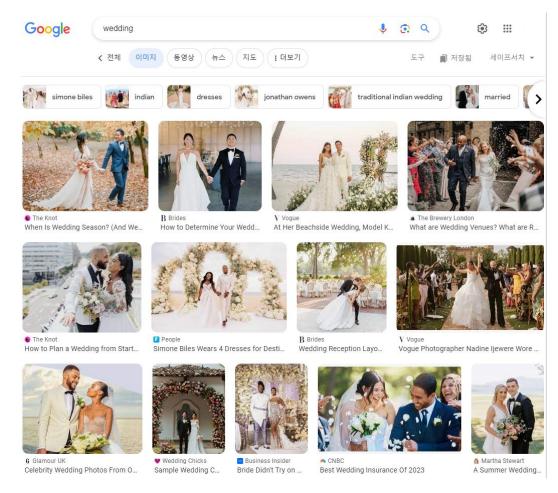
그림 1-6 컴퓨터 비전이 인식해야 하는 영상은 아주 큰 숫자 배열

- 인공지능 기술의 불완전함으로 인해 기술 개발이 어려움
 - 지식 표현, 추론, 계획, 학습이 유기적으로 동작할 때만 강한 인공지능 가능
 - 모든 분야에서 사람 수준을 넘는 강한 인공지능은 아직 개발 중. 단, 특정 분야에 대해서는 사람을 대체하는 중

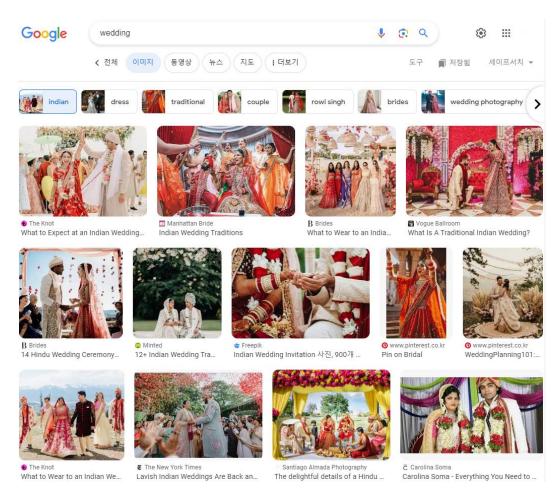


3. 컴퓨터 비전 기술 개발의 어려움

• 다양한 정보를 포함하는 비전 데이터



웨딩 키워드로 검색한 이미지 (미국식 웨딩)

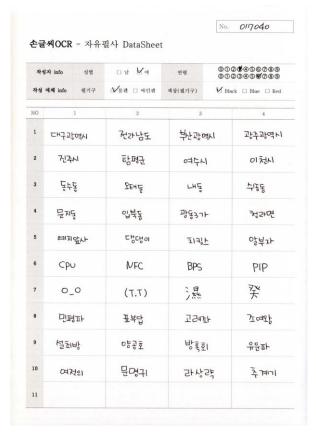


인도의 웨딩 이미지 검색결과



3. 컴퓨터 비전 기술 개발의 어려움

• 다양한 정보를 포함하는 비전 데이터



손글씨 데이터 예시 (AlHub)



뷰포인트/차종의 다양함 (DVM Car Dataset)



- 신문 산업에서 태동한 디지털 영상 (1920년) 해저 케이블로 사진 전송
- 스캐너를 통해 디지털 영상을 SEAC컴퓨터에 저장 (1957년)
 - 5cmx5cm 사진에서 획득한 176x176 디지털 영상 (컴퓨터 비전의 태동)
- 현재는 100% 비전 기반 자율주행 차량(테슬라)이 존재



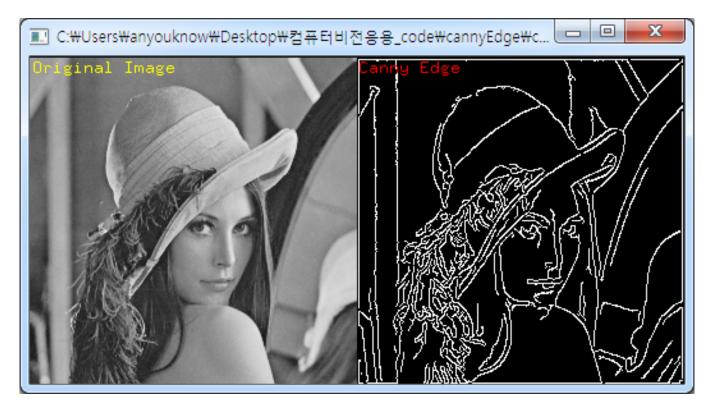
(1957년)

그림 1-7 컴퓨터 비전의 발전

세계 최초의 디지털 영상(1920년)



- 전통적인 컴퓨터 비전 기술 기반 이미지 처리 (Image Processing)
 - 1986년 John Canny가 개발한 Canny Edge Detection 이미지의 윤곽을 검출하기 위한 기술



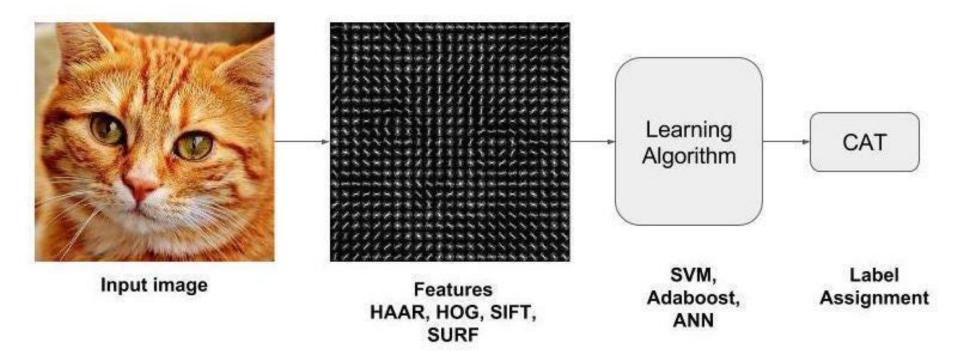
캐니 에지 검출 결과



- 캘리포니아 대학교 교수

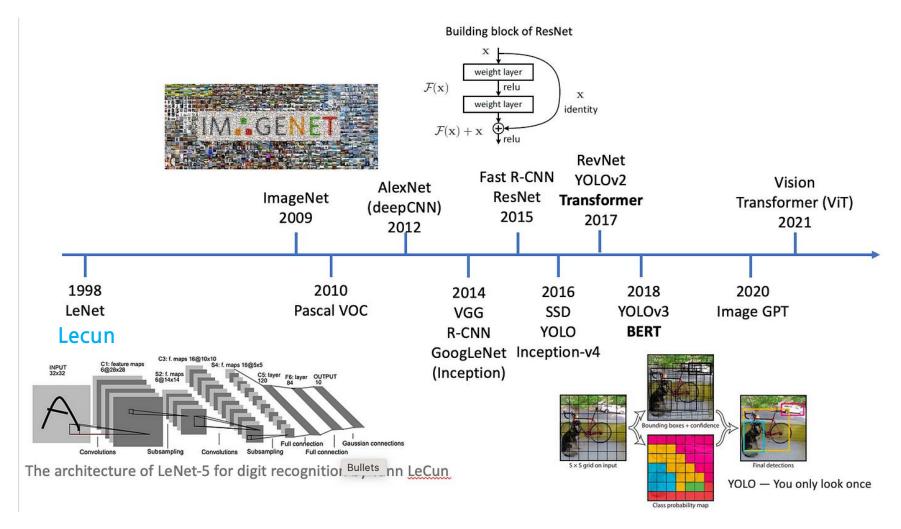


- 전통적인 컴퓨터 비전 기술 기반 이미지 분류
 - 특징추출: Haar cascade (2001년), HOG (histogram of gradient, 2005년), SIFT(scale-invariant feature transform, 1999년), SURF (speeded up robust features, 2006년)
 - 기계학습: SVM (support vector machine, 1995년), Adaboost (1997년), ANN (artificial neural network, 1943년)



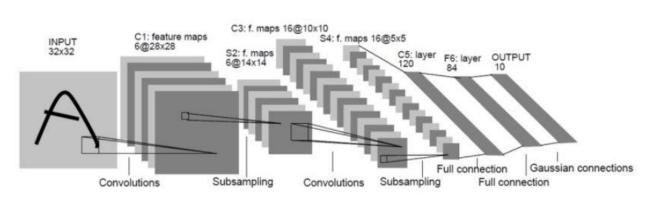


• 컴퓨터비전 기술의 발전 (Deep Learning to Transformer)





- LeNet (1998) Yann LeCun
 - 전통적인 컴퓨터 비전 기술 기반 분류 모델을 개선하기 위해 만들어진 CNN







- 뉴욕대 교수
- META 수석 AI 과학자 부사장
- 제프리 힌튼 교수 제자



- AlexNet (2012) Alex Khrizevsky
 - 전통적인 컴퓨터 비전 기술 기반 분류 모델을 개선하기 위해 만들어진 CNN

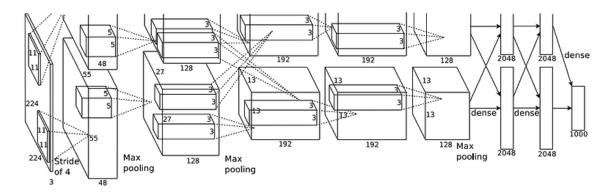


Figure 2: An illustration of the architecture of our CNN, explicitly showing the delineation of responsibilities between the two GPUs. One GPU runs the layer-parts at the top of the figure while the other runs the layer-parts at the bottom. The GPUs communicate only at certain layers. The network's input is 150,528-dimensional, and the number of neurons in the network's remaining layers is given by 253,440–186,624–64,896–64,896–43,264–4096–1000.



- 최근 연구 없음
- 제프리 힌튼 교수 제자

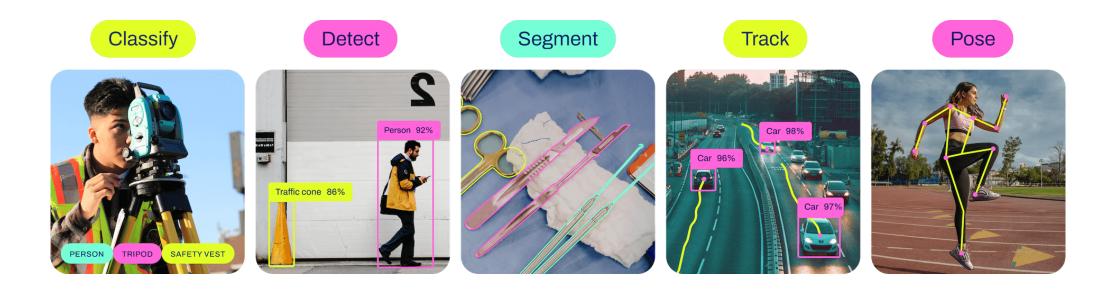


- 컴퓨터비전 분야의 가장 유명한 Challenge이자 데이터셋 ImageNet
 - 이미지넷 프로젝트는 시각적 개체 인식 소프트웨어 연구에 사용하도록 설계된 대규모 시각적 데이터베이스로, 이 프로젝트에서는 어떤 물체가 묘사되어 있는지를 나타내기 위해 1,400만 개가 넘는 이미지에 손으로 주석을 달았으며, 최소 100만 개 이상의 이미지에 경계 상자도 제공된다. (위키백과)

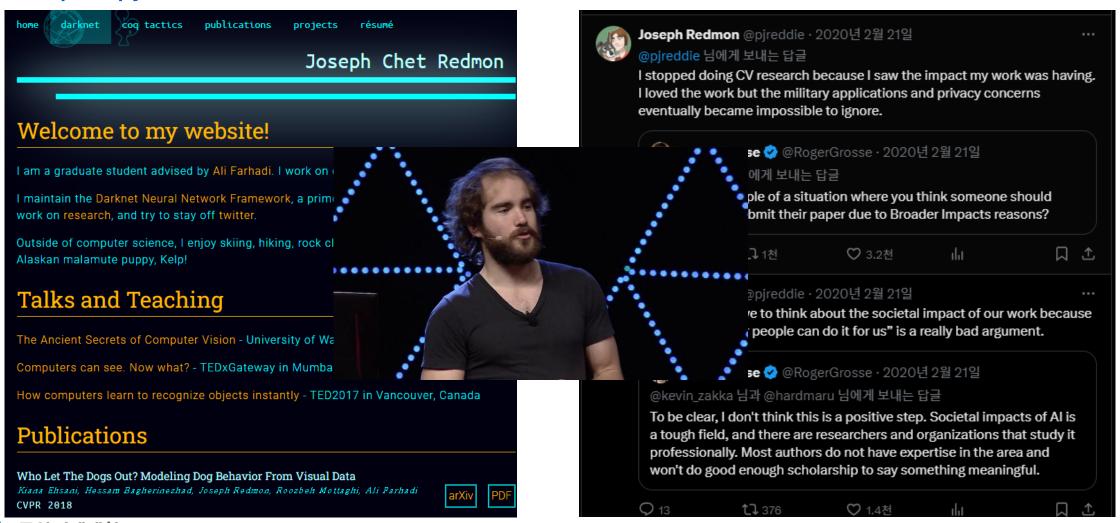




- YOLO(You Only Look Once) 2018~현재까지 지속해서 업데이트 되고 있는 대표적인 컴퓨터 비전 모델 (객체 검출로 시작하여, 다양한 Task로 확장됨)
 - https://docs.ultralytics.com/ko



- YOLO 창시자 Joseph Redmon의 이야기
 - https://pjreddie.com/



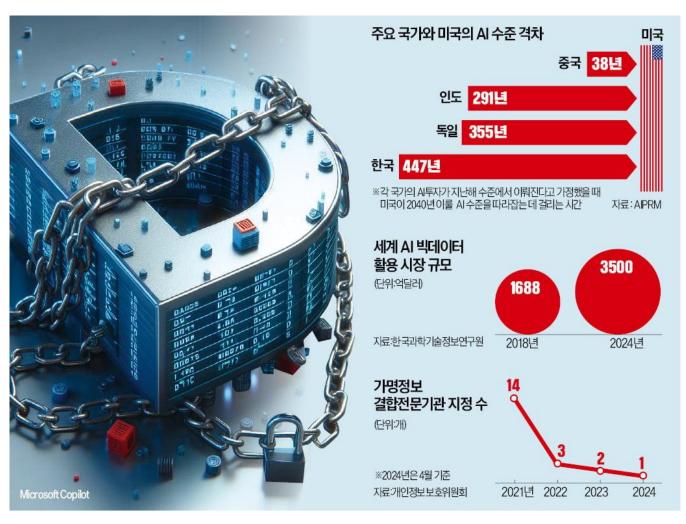
- Stability 사의 Stable Diffusion (2022년부터 ~ version 3까지 개발)
 - https://stability.ai/





https://openai.com/index/sora/





보안뉴스

'데이터 3법'의 주요 내용

개인정보보호법 개정안

- 가명정보 개념 도입, 상업적 목적으로 활용 가능
- 개인정보 관리감독 개인정보보호위원회로 일원화
- 통합법제컨트롤타워 있어야 GDPR 인증

신용정보법 개정안

- 가명정보 금융분야 빅데이터 분석에 이용 가능
- 가명정보 주체 동의없이 활용 허용

정보통신망법 개정안

■ 온라인상개인정보감독기능개인정보보호위원회로이관

[이미지=iclikcart]

한국의 인공지능 기술 수준

데이터 3법 (2020)





CES에서 엔비디아가 강조한 3가지 키워드



Consumer

· AI의 일상과 시대!

- PC 성능 극대화하는 라이브러리
- '텐서RT-LLM'라이브러리. 소프트웨어 만으로 '라마2' '미스트랄' 보다 성능 5배 앞서
- 텐서 코어 GPU, LLM, 워크스테이션용 툴로 수백만 명에게 차세대 AI 제공 목표



Automotive

•차량 생산과 소비도 AI로

- 가속 컴퓨팅, 생성형 AI 등 기술 혁신으로 자동차 산업 변화 중
- '엔비디아 옴니버스' 중심 기업과 고객 관점에서 모두 만족하는
- 자동차 컨피규레이터가 제공하는 디지털과 실제 경험 간 간격 좁히기



Robotics

•더 빠르고 편한 로봇 생산

- 더 스마트한 로봇 구현하는 로봇 구현 플랫폼 '엔비디아 아이작'
- 비용 절감 및 개발 단순화에
- AI를 통해 스마트 로봇 공학 가속화 가능

TECHSORLD www.epnc.co.kr/ m.post.naver.com/r



Digital

디지털 헬스케어 분야 관련 다양한 웨어러볼 및 솔루션 등장

Robotics

산업 현장과 개인 일상 생활 속 로봇 기술의 활용범위 확장

Automobile

글로벌 오토쇼로 불리는 최첨단 모빌리티 전시

Generative

다양한 생성형 AI 기술, 플랫폼 및 솔루션 사업 부상

On-device

온디바이스 AI로 더욱 확대되는 일상 속 AI 기술의 영향력 강조

Net Zero

넷제로(탄소중립) 목표 달성 및 ESG 실행을 위한 기업의 움직임 확대

Source: 삼정KPMG 경제연구원







1월 9~12일(현지시간) 장소

미국 라스베이거스

1967년부터 미국 소비자기술협회(CTA)주관으로 매년 1월 열리는 세계 최대 가전·IT(정보기술)박람회. 올해 CES는 'All Together, All On,'을 주제로 개최됐다.



- 올해 최초 혁신상 부분에 AI 분야 신설
- 가전, 자동차, 건설기계, 에너지 등 전 산업 분야에 걸쳐 AI 기술 대전



- 전체 참여 업체 4100여개사 가운데 약 10%가 모빌리티 업체
- 전통 자동차 회사는 물론 가전, 빅테크 기업들도 모빌리티 부스 마련

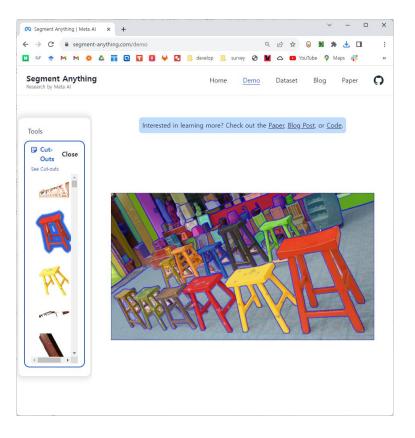
 \mathbf{A} ct

- 미래 먹거리 찾기 위해 발로 뛴 국내 기업 총수들
- 부스 투어, 고객사 미팅부터 비전 발표까지 종횡무진



5. 컴퓨터 비전기술 활용해보기

- 실습1 Segment Anything (by Meta, Facebook)
 - https://segment-anything.com/demo
 - 사진 준비. 구글에서 다양한 객체가 포함된 이미지이를 다운받거나 폰으로 촬영한 사진 사용
 - 실험. 데모 페이지에 접속해서 객체 별 Segment를 분할하고, 객체 이미지만 저장해보기

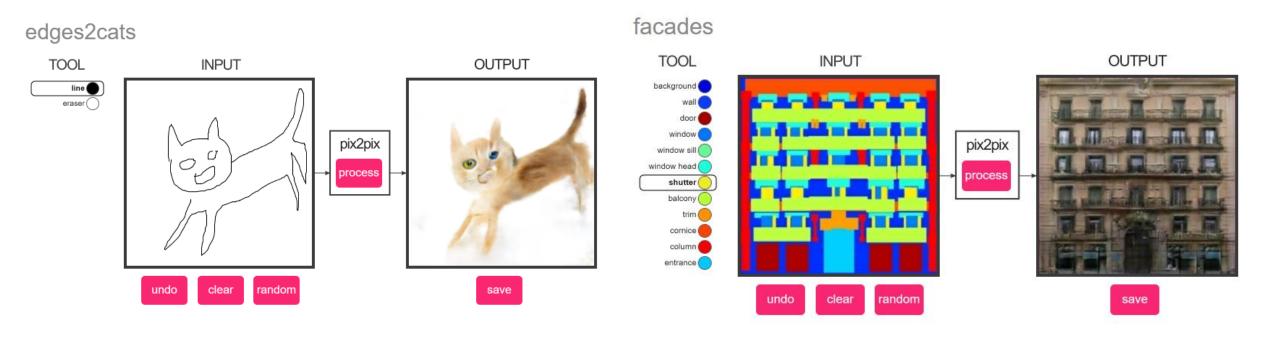






5. 컴퓨터 비전기술 활용해보기

- 실습2 Image2Image Demo
 - https://affinelayer.com/pixsrv/
 - 실험. 스케치로부터 이미지 생성, layout으로부터 이미지 생성





5. 컴퓨터 비전기술 활용해보기

- 실습3 Gen (by runway)
 - Welcome to Runway Runway (runwayml.com)
 - 실험. 텍스트를 입력하여 비디오 생성해보기 (로그인 필요, 무료 크레딧으로 생성 가능)

Keyword	Output
Low angle	PLETHONY
High angle	CO PARTY.



- Numpy: 파이썬에서 고성능 수치 계산을 위한 패키지로, 특히 배열 연산 처리에 용이한 기능을 제공하며, 데이터 과학, 인공지능, 기계 학습, 과학적 컴퓨팅에서 널리 사용되는 라이브러리
- Tensor: 다차원 배열을 의미하며, NumPy의 배열과 유사하지만 GPU 가속을 통해 더 빠른 연산이 가능하며, 딥러닝에서 데이터를 표현하고 처리하는 기본 단위 (Pytorch)
- Numpy Array와 Pytorch의 Tensor
 - Array: Numpy에서 배열은 1차원, 2차원, n차원의 데이터를 저장하는 컨테이너로, Pytorch의 텐서는 Numpy의 배열과 거의 동일한 개념
 - Tensor: Pytorch의 텐서는 다차원 배열로, 배열 연산과 거의 동일하게 동작하지만 GPU를 활용해 더 빠른 처리 가능

```
import numpy as np
import torch

# NumPy 배열 생성
np_array = np.array([1, 2, 3])

# PyTorch 텐서 생성 (NumPy 배열과 유사)
torch_tensor = torch.tensor([1, 2, 3])
```



- 브로드캐스팅(Broadcasting)
 - 브로드캐스팅은 서로 다른 크기의 배열 간에도 연산을 수행할 수 있게 해주는 기능
 - Pytorch의 텐서도 같은 규칙을 따르므로, 브로드캐스팅을 이해하면 텐서 연산에 매우 유리함

```
import numpy as np
import torch

# NumPy 브로드캐스팅 예제
np_array = np.array([1, 2, 3])
np_broadcast = np_array + 1 # [2, 3, 4]

# PyTorch에서 동일한 연산
torch_tensor = torch.tensor([1, 2, 3])
torch_broadcast = torch_tensor + 1 # [2, 3, 4]
```



- 차원과 축 조작
 - 차원(Dimension): 다차원 배열에서 각 배열이 몇 차원인지를 의미하며, NumPy에서는 ndim 속성을 사용해 차원을 확인할 수 있음
 - 축(Axis): 배열에 대한 특정 축에 대해 연산을 수행할 때 이 값을 활용. 예를 들어, 2차원 배열에서 행 (row)이나 열(column)을 기준으로 합계를 구할 수 있음

```
import numpy as np
import torch
np_array = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(np array.ndim) # 2
# 축을 기준으로 합계 구하기
sum_along_axis0 = np.sum(np_array, axis=0) # 각 열의 합
sum_along_axis1 = np.sum(np_array, axis=1) # 각 행의 합
torch_tensor = torch.tensor([[1, 2, 3], [4, 5, 6]])
print(torch_tensor.dim()) # 또는 tensor.shape
sum_along_axis0_torch = torch.sum(torch_tensor, dim=0)
sum_along_axis1_torch = torch.sum(torch_tensor, dim=1)
```



- 배열 슬라이싱 및 인덱싱
 - Numpy의 배열은 파이썬의 리스트와 유사하게 슬라이싱이 가능하며, Tensor도 동일함
 - 슬라이싱(Slicing): 배열의 일부를 선택하여 새로운 배열을 만드는 방법
 - 인덱싱(Indexing): 배열에서 특정 위치에 있는 값을 선택하는 방법

```
import numpy as np
import torch
# NumPy 배열 슬라이싱
np_array = np.array([[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]])
slice_np = np_array[1:, :2] # 두 번째 행부터 첫 번째, 두 번째
열까지 선택
# PyTorch 텐서 슬라이싱
torch_tensor = torch.tensor([[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]])
slice torch = torch tensor[1:, :2]
```



- 배열 연산
 - NumPy에서는 배열 간의 덧셈, 곱셈, 나눗셈 등의 연산을 지원하며, Pytorch도 동일함. 두 배열(또는 텐서) 간의 요소별 연산(element-wise operation)은 딥러닝 모델을 구현할 때 자주 사용됨

```
import numpy as np
import torch
# NumPy 배열 연산
np_array1 = np.array([1, 2, 3])
np_array2 = np.array([4, 5, 6])
sum_np = np_array1 + np_array2 # [5, 7, 9]
# PyTorch 텐서 연산
torch_tensor1 = torch.tensor([1, 2, 3])
torch_tensor2 = torch.tensor([4, 5, 6])
sum_torch = torch_tensor1 + torch_tensor2 # [5, 7, 9]
```



- 배열 변형 및 재구성 (Reshaping)
 - 데이터의 형상을 변경하는 기능으로, 딥러닝 모델에서 매우 중요함. Reshape 함수는 배열의 차원을 변형 하여 원하는 모양으로 데이터를 재구성할 수 있게 함

```
import numpy as np import torch

# NumPy 배열 변형 
np_array = np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6]) 
reshaped_np = np_array.reshape((2, 3)) # (2, 3) 배열로 변형 
# PyTorch 텐서 변형 
torch_tensor = torch.tensor([1, 2, 3, 4, 5, 6]) 
reshaped_torch = torch_tensor.view(2, 3)
```



- 랜덤 데이터 생성
 - Numpy와 유사하며, Pytorch를 활용하여 신경망을 학습시킬 때 무작위 초기화가 중요한 역할을 함

```
import numpy as np
import torch

# NumPy에서 랜덤 데이터 생성
random_np = np.random.rand(3, 3)

# PyTorch에서 랜덤 데이터 생성
random_torch = torch.rand(3, 3)
```



프로그래밍 실습 문제 1

- 크기는 3×4, Random 값을 가진 텐서(Tensor)를 생성
- 생성된 텐서의 두 번째 열을 모두 0으로 변경
- 텐서의 모든 원소를 합한 값을 계산하여 print

프로그래밍 실습 문제 2

- 크기는 5×5, Random 값을 가진 텐서(Tensor)를 생성
- 생성된 텐서에서 값이 0.5보다 큰 경우만 추출하여 1차원 텐서로 출력하기

프로그래밍 실습 문제 3

- 크기는 4×4, Random 값을 가진 Numpy 배열(Array)을 생성
- 생성된 배열을 Tensor로 변환하고 파일로 저장하기
- 저장된 파일을 불러와 원본 텐서와 동일한지 확인 (비교함수 적용)