사물인식 기반의 웹툰 AR 플레이어 만들기

2017/5/18

Team H

강민지 원종훈 핌언



Contents

Overview

Problem/Goal

Approach

Development Environment

Basic Spec/Architecture

Implementation Spec

Current Status

Further plan

Demo Plan

Division and Assignment of work

Schedule

Overview

What 사물인식 기반의 웹툰 AR 플레이어

Where **NAVER**

When 3개월 동안

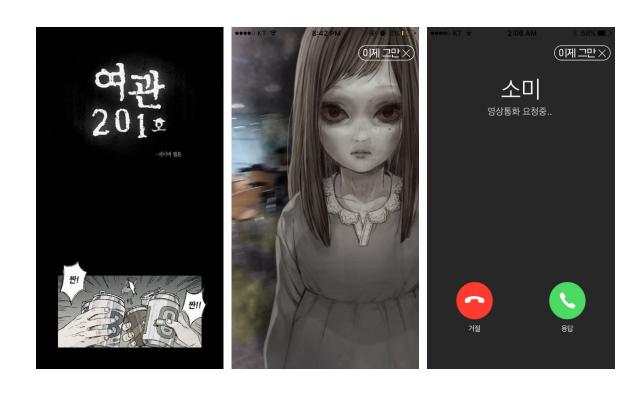
Why - 사용자 경험 향상

- 다양한 스토리 표현

How - 머신 러닝

- 안드로이드 앱 개발

Problem

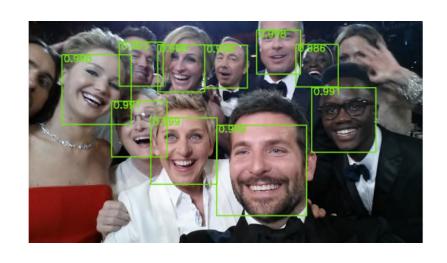


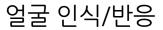
네이버 AR툰 (2016)

보는 컨텐츠에서 경험하는 컨텐츠로 발전하였으나

Object가 단순히 한 **고정된 지점에 위치**하여 현실성이 떨어지고 연출에 제약이 있었음

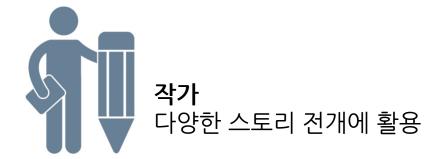
Goal & Requirement





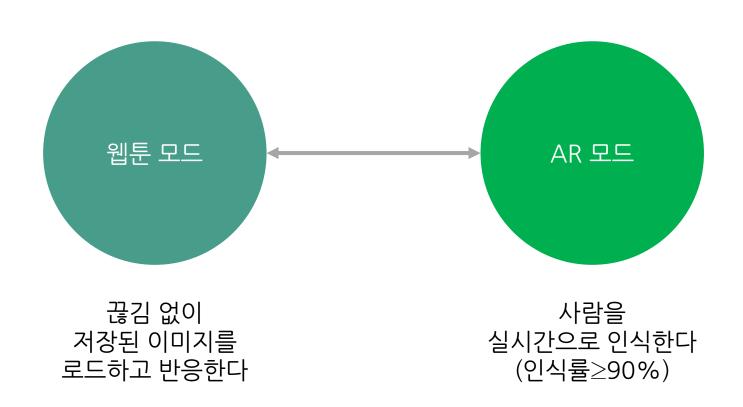


사용자 몰입감 증가

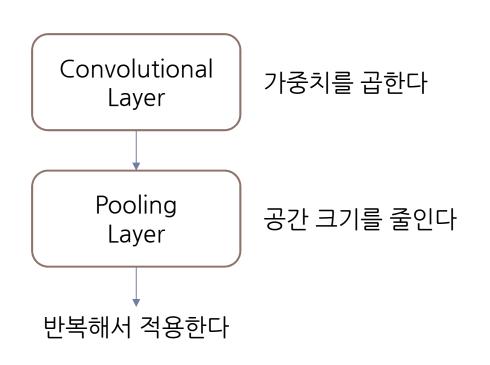


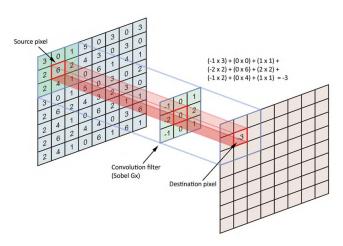
Goal & Requirement

인식한 사람을 기반으로 웹툰 모드/AR 모드 수행



Approach - Convolutional Neural Network



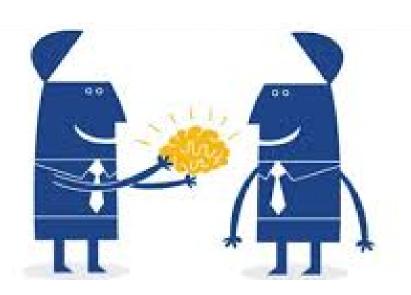


고차원 데이터의 형태 유지 -> 이미지 인식에 효과적

Approach - Transfer Learning

CNN에서 초기 가중치를 random하게 설정할 경우, 많은 dataset과 학습 시간이 요구됨.

- **1. 선행 연구의 Network**를 가져와
- 2. 초기 가중치 또는 Feature extractor로 사용
- 3. 과제에 맞게 미세 조정



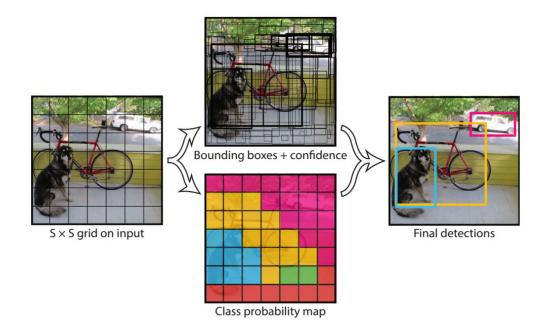
Approach - YOLO: Real-Time Detection

You Only Look Once!

이미지 전체를 한 번만 신경망에 넣는 방법

빠른 인식: 45 frame/sec

-> 실시간으로 정보를 주고 받는 앱 구현에 적합



Approach - YOLO: Real-Time Detection

Class-specific confidence score

= $Pr(Class_i|Object) \cdot Pr(Object) \cdot IOU_{pred}^{truth}$

= $Pr(Class_i) \cdot IOU_{pred}^{truth}$

Pr(Class_i): box에 특정 class의 object가 있을 확률

 IOU_{pred}^{truth} : box가 실제 영역과 정확하게 맞는지

Approach - YOLO: Real-Time Detection

Class-specific confidence score

= $Pr(Class_i|Object) \cdot Pr(Object) \cdot IOU_{pred}^{truth}$

= $Pr(Class_i) \cdot IOU_{pred}^{truth}$

Pr(Class_i): box에 특정 class의 object가 있을 확률

 IOU_{pred}^{truth} : box가 실제 영역과 정확하게 맞는지

Approach - Android

ANR

Application Not Responding: 애플리케이션이 반응하지 않음

메모리 낭비 제거

- RecyclerView

Multithreading

- 서버 통신
- Object Detection

Development Environment



PyCharm

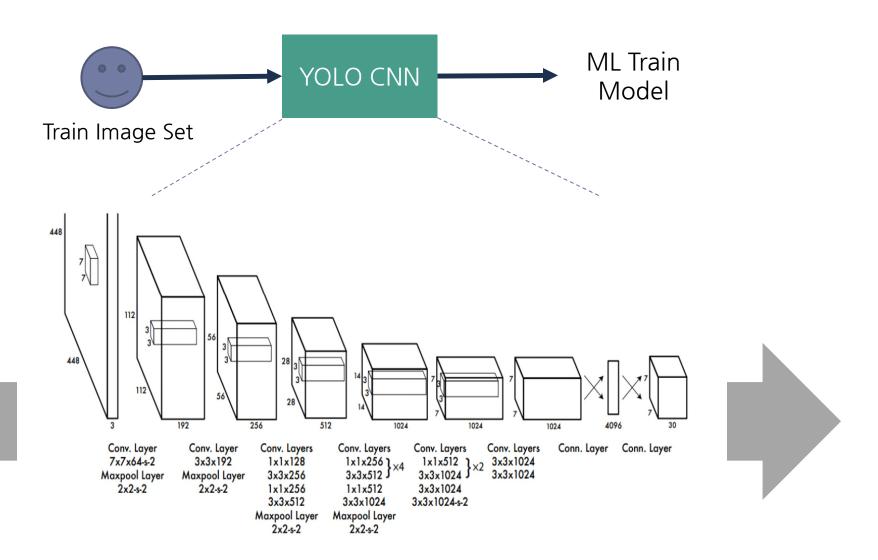
Version 2017.1

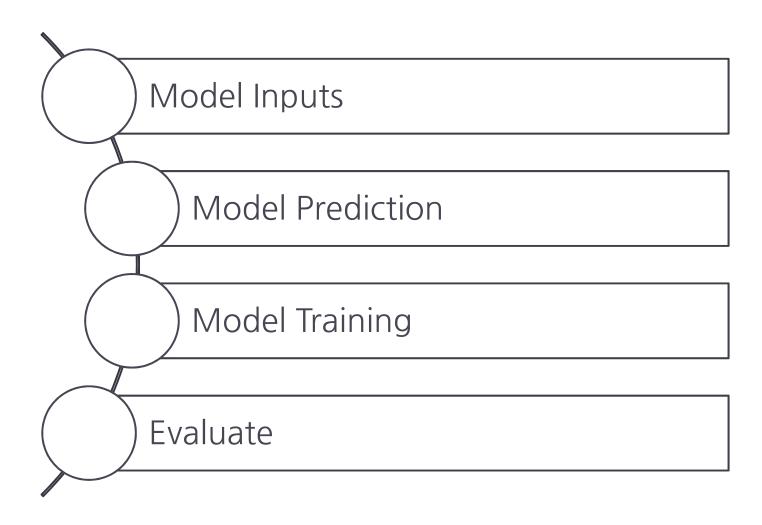
Android Studio

Version 2.3









Read Dataset(images)

From ImageNet and FDDB (.voc)

Recolor, Resize input

Divide image into s*s grid, each grid cell: bounding boxes

Confidence scores: $Pr(Class_i|Object)$ and IOU (Intersection Over Union)

Convolution and linear rectified linear activation

Max pooling

Model Inputs

Model Prediction

Model training

Apply a multi-part loss function

Employ Gradient descent algorithm from Tensorflow

$$\begin{split} \lambda_{\text{coord}} \sum_{i=0}^{S^2} \sum_{j=0}^{B} \mathbbm{1}_{ij}^{\text{obj}} \left(x_i - \hat{x}_i \right)^2 + \left(y_i - \hat{y}_i \right)^2 \\ + \lambda_{\text{coord}} \sum_{i=0}^{S^2} \sum_{j=0}^{B} \mathbbm{1}_{ij}^{\text{obj}} \left(\sqrt{w_i} - \sqrt{\hat{w}_i} \right)^2 + \left(\sqrt{h_i} - \sqrt{\hat{h}_i} \right)^2 \\ + \sum_{i=0}^{S^2} \sum_{j=0}^{B} \mathbbm{1}_{ij}^{\text{obj}} \left(C_i - \hat{C}_i \right)^2 \\ + \lambda_{\text{noobj}} \sum_{i=0}^{S^2} \sum_{j=0}^{B} \mathbbm{1}_{ij}^{\text{noobj}} \left(C_i - \hat{C}_i \right)^2 \\ + \sum_{i=0}^{S^2} \mathbbm{1}_{ij}^{\text{obj}} \sum_{c \in \text{classes}} \left(p_i(c) - \hat{p}_i(c) \right)^2 \end{split}$$

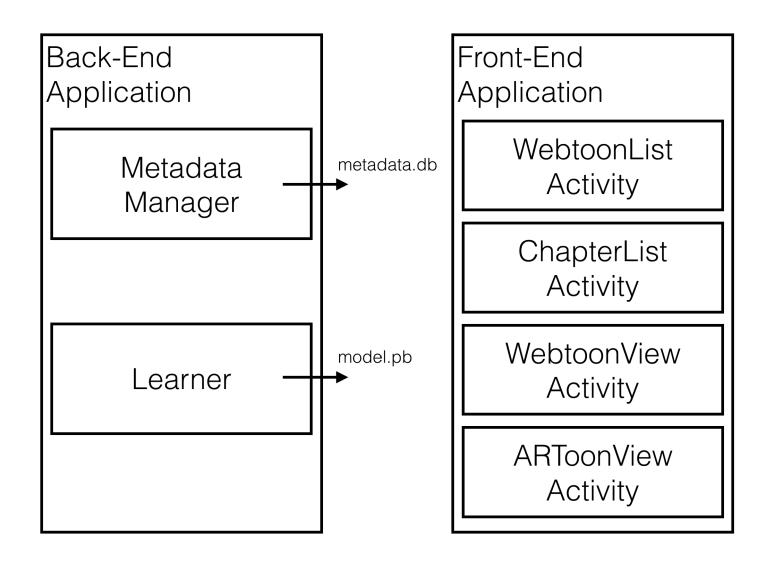
Monitor how the model improves

Evaluate a model

Calculate precision 1: number of matching time s with image's true label

Accuracy >90 %?

Moving averages model: using exponential decay



WebtoonListDB

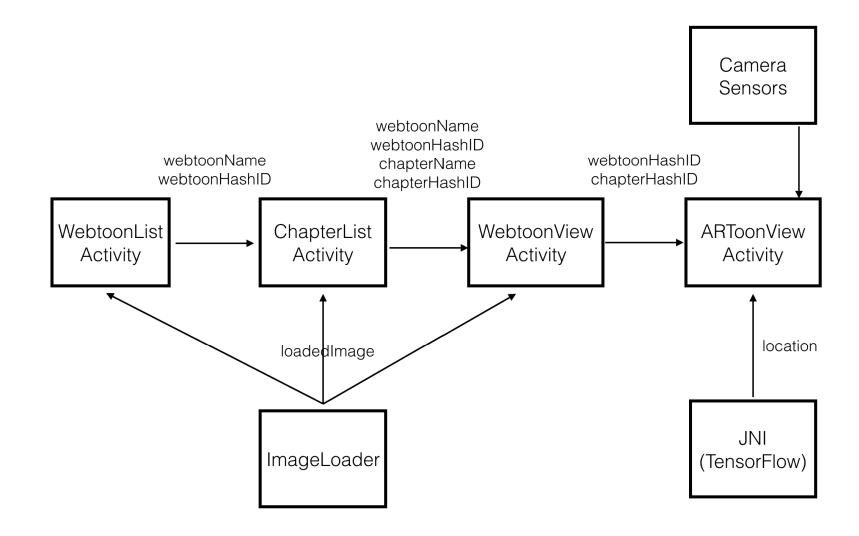
- WebtoonName
- AuthorName
- Thumbnaillmage

ChapterListDB

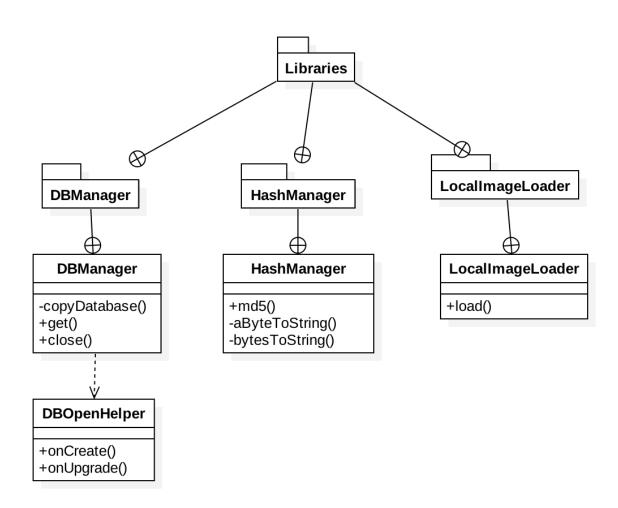
- ChapterNumber
- ChapterName
- UploadedDate
- LikeNumber
- DislikeNumber
- Thumbnaillmage

ImageDB

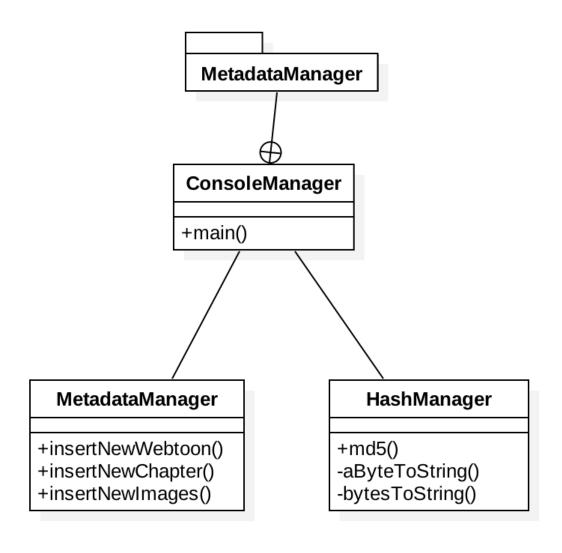
- Image



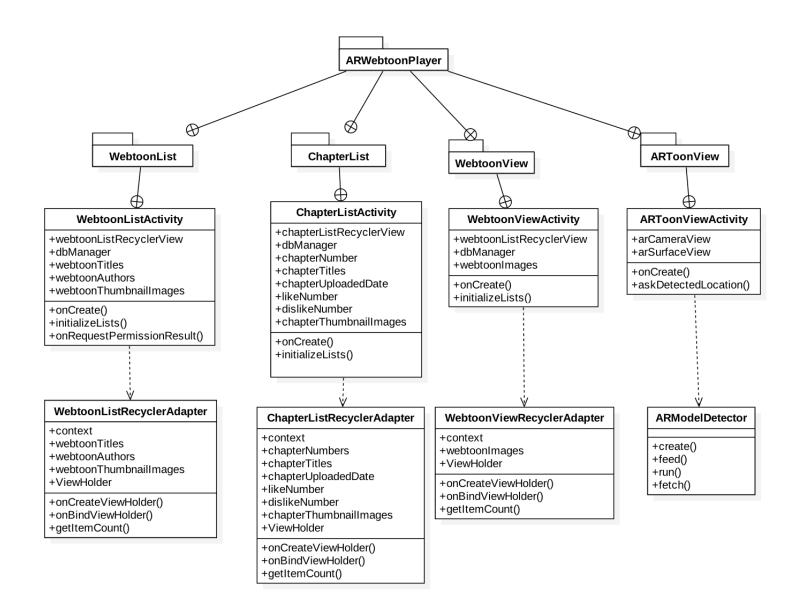
Interface



Interface



Interface



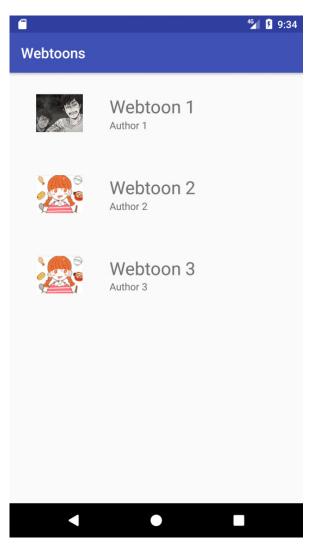
Current Status

Metadata Manager

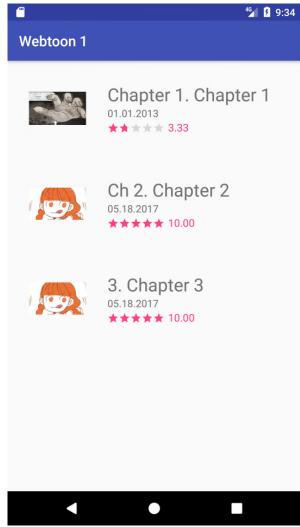
```
1 - Webtoon, 2 - Chapter, 3 - Image, 4 - quit : 1
Webtoon name: Webtoon1
Author name : Author1
Thumbnail filename: thumbnail1
1 - Webtoon, 2 - Chapter, 3 - Image, 4 - quit :2
Webtoon name: Webtoon1
Author name : Author1
Chapter number : Ch. 1
Chapter name : Chapter 1
Uploaded date : 05.18.2017
Like Number : 100
Dislike Number: 0
Thumbnail filename: thumbnail
1 - Webtoon, 2 - Chapter, 3 - Image, 4 - quit:4
```

Current Status

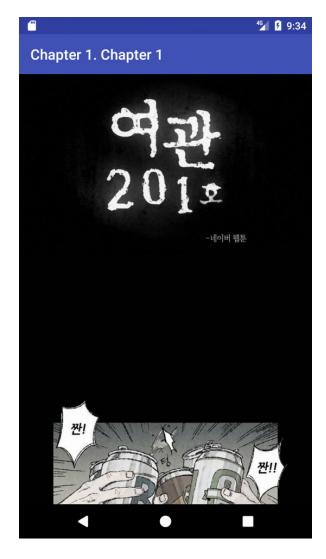
WebtoonList



ChapterList



WebtoonView



Further Plan

- 1. CNN 모델의 학습을 진행하고 평가한다.
 - 학습: 사람 사진과 사진에서 사람이 차지하는 영역을 담은 dataset을 입력 받아 학습한다.
 - 평가: 미니 배치를 통해 정확도를 평가한다.
- 2. 모델의 정확도를 높이기 위해 모델을 개선한다.
 - dataset을 늘려서 학습량을 늘린다.
 - 드롭아웃: 임의의 연결을 삭제한다. 복잡도를 낮춤으로써 overfitting을 피할 수 있어, 학습되지 않은 데이터에도 잘 적용될 수 있는 모델을 만든 다.

Further Plan

- 3. ARToonView Activity를 구현한다
 - OpenGL, SurfaceView, Camera, Sensors 사용
 - 평가: 미니 배치를 통해 정확도를 평가한다.
- 4. 데이터를 로컬에서 서버로 옮긴다.
 - HTTP 프로토콜 사용
 - Multithreading
- 5. 애플리케이션 기능 구현
 - 임시저장
 - 캡쳐
 - 화면 회전 잠금

Demo Plan (항목 별)

- 프로젝트의 apk가 설치되어 있는 안드로이드 디바이스를 준비한다. 디바이스가 서버에서 웹툰을 가져올 수 있도록 인터넷을 연결해 놓는다.
- 안드로이드의 화면을 컴퓨터 화면에 미러링하는 모비즌이나 크롬캐스트를 세팅한다.
- ▶ 웹툰 모드에서의 기능들(로딩, 스크롤링 등)을 시연한다.
- ▶ AR 모드에서 얼굴 인식을 시연한다.





Demo Plan (절차 순)

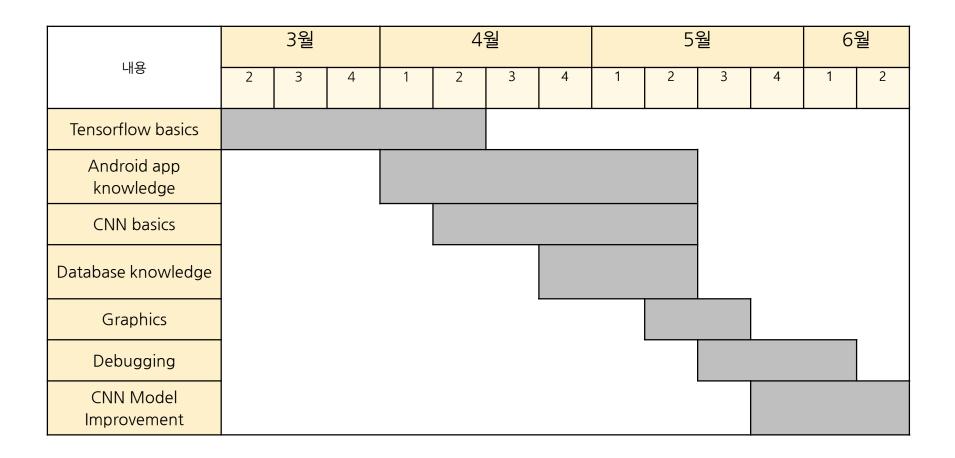
- 앱을 실행한다.
- 2. 캡쳐나 화면 회전 잠금 등 웹툰 앱의 기능을 수행한다.
- 4 서버에서의 웹툰 로딩 및 스크롤링이 끊기지 않고 이루어짐을 시연한다.
- 4. AR 모드로 진입하여 발표자의 얼굴을 촬영했을 때 화면에서 발표자가 잘 인식됨을 보인다.
- 5. 인식한 발표자 주변에 그래픽이 위치함을 확인한다.
- 6. 다른 사람에게도 시연하여, 모든 사람을 인식할 수 있는 범용 성을 확인한다.

Division and Assignment of Work

항목	담당자
머신 러닝 및 TensorFlow - 머신 러닝 모델 개발 - Back-end Learner 개발 - Detector Library 개발 - TensorFlow Interface 개발	강민지 핌언
안드로이드 및 데이터베이스, 그래픽스 - Front-end Application 개발 - Back-end 데이터베이스, 라이브러리 개발	원종훈

각자의 분야를 중심으로 하나의 앱을 구현

Schedule



감사합니다

강민지 kyang@snu.ac.kr 원종훈 barber@snu.ac.kr 핌언 pimonink_ja@hotmail.com

