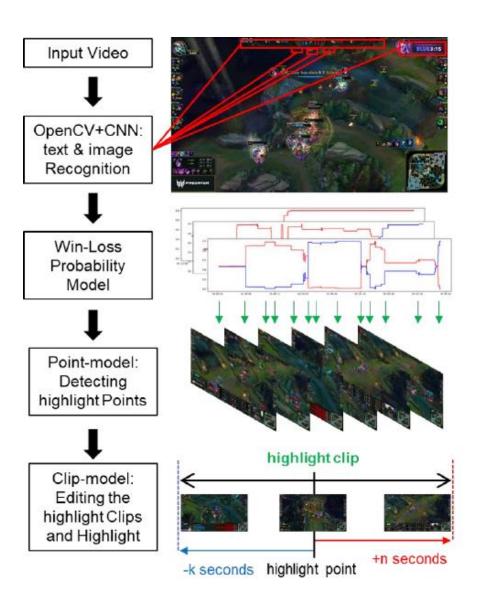
An E-sports video highlight generator using win-loss probability model

논문 출처: https://dl.acm.org/doi/pdf/10.1145/3341105.3373894



위 점수 부분을 사용해서 하이라이트 추출함.



- <1단계> video recognition
- -Player kills , gold , tower => cnn 모델로 검출
- -Baronkills and Dragon kills => open cv pattern match를 통해 검출

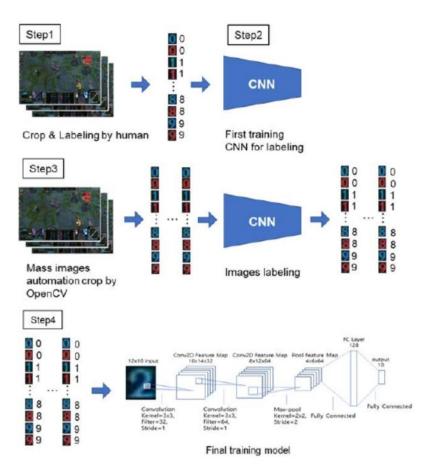


Figure 2: Number recognition in OpenCV-CNN



Figure 3: Image extraction & Pattern matching in OpenCV-CNN $\,$

baron & dragon kill 이벤트가 발생하면 대시보 드에 나타나는 그래픽.

⇒ Image extraction & patter matching으로 이미지가 나타났는지 여부 확인함.

<2단계> win-loss probability model

어떤 시점에서 어느 팀이 이길지 확률을 계산함 => 이 확률이 크게 바뀌는 지점이 highlight 지점이라고 판단.

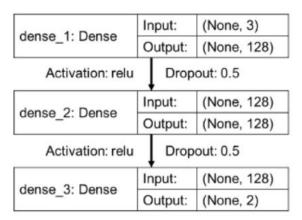
https://developer.riotgames.com/ 여기서 데이터를 얻음(개발자들을 위한 lol api 제공)

Table 1: Collected data set using API

Variables	Description	Type
Index	Match Id	String
<i>X</i> 1	Blue team Gold	Float
X2	Blue team Tower	Int
<i>X</i> 3	Blue team Player kills	Int
X4	Red team Gold	Float
<i>X</i> 5	Red team Tower	Int
<i>X</i> 6	Red team Player kills	Int
Label	Win	Blue, Red

- 옆에 6가지 파라미터들이 어떤 팀이 이 기거나 지는지를 결정한다고 판단
- <1단계>에서 추출했던 baron 과 dragon은 스크린에 항상 나와있는 값이 아 니어서 제외함

위 파라미터를 조절해서 multi-layer perceptron의 input으로 넣음, output으로 각 팀이 이길 확률 ex) 10, 90 이 나옴



Activation: sigmoid Optimizer: adam

Loss: Categorical cross entropy

gure 4: Win-Loss probability model structure

<3단계> 단계 2에서 도출한 두 팀이 이길 확률을 이용해서 highlight 지점 검출.

- 확률이 급격하게 변하는 지점이 highlight
- Ex) 10 , 90 -> 50, 50
- CART algorithm을 통해서 optimal threshold 찾음

<4단계> 단계 3에서 검출해낸 지점을 포함한 highlight 영상 추출