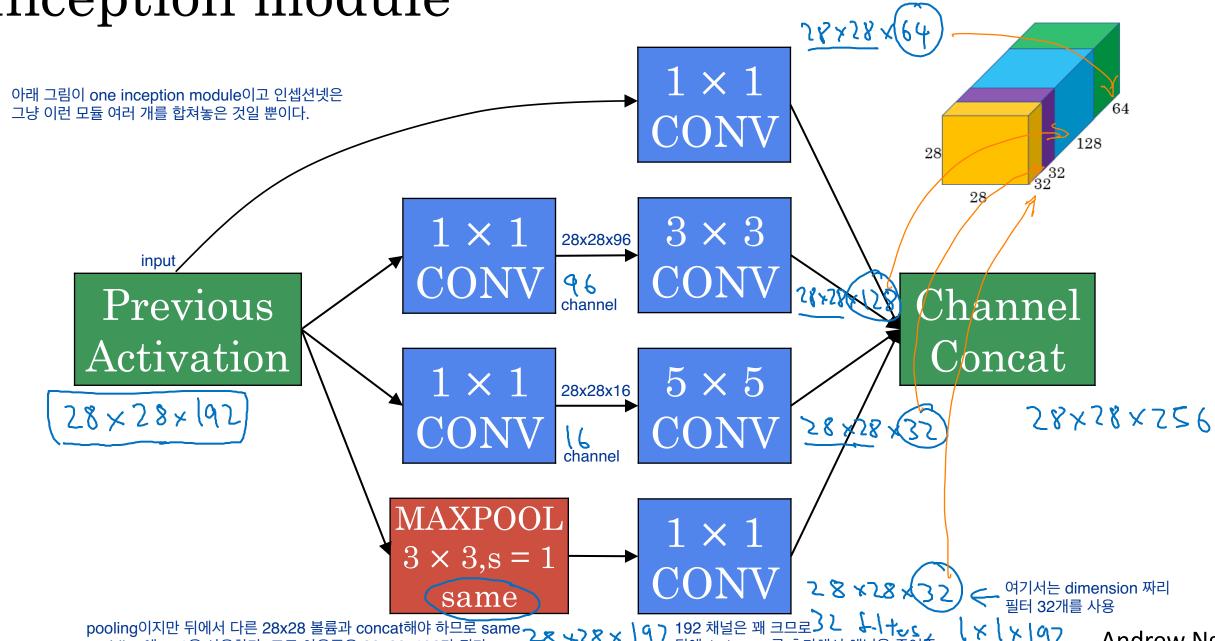


Case Studies

Inception network

앞에서 배운 basic building blocks를 모아서 인셉션넷을 구성해보자.

Inception module



pooling이지만 뒤에서 다른 28x28 볼륨과 concat해야 하므로 same padding에 s=1을 사용한다. 고로 아웃풋은 28x28x192가 된다. **Andrew Ng**

Inception network CONV Previous Channel CONV 결국 인셉션넷은 앞에서 배운 인셉션 모듈을 네트워크의 여러 포지션에 반복해서 배시시켜 놓은 것이므로 인셉션 모듈을 이해하고 있다면 인셉션넷도 위해할 수 있다. extra max-pooling layers to change the dimension of the height and width GooleNet 효과: 중간 레이어의 히든 유닛에서 계산된 side branches: 중간 히든 레이어를 feature로도 그리 나쁘지 않은 predicting을 받아서 몇몇 레이어랑 FC layer를 수행하도록 해준다. 그리고 이는 regularizing 통과시킨 다음 output label을 Andrew Ng [Szegedy et al., 2014, Going Deeper with Convolutions] effect가 있어서 오버피팅을 방지해준다고함. predict하기 위해 softmax 수행.



