안녕하세요

논문의 제목은 ~ 목표는 ~

기존 MU의 단점으로는 대부분의 Mu접근법이 class-wise인데 실질적으로 데이터 딜리션 요청은 per instance basis라고 논문에서 말하는데 예를들어서 class 개가 있을 때 이 클래스 전부를 지우는게아닌 타겟 인스턴스를 지우는게 instance -wise 언러닝 이라합니다

그리고 기존 mu방식들은 original~ 가정하는데, ~에 의해서 실제로는 오리지널 데이터가 주어지지 않을 경우가 있고

많은 방법들이 ~하는 방법이라는데 최근 연구에선~

그래서 pre~

요약하자면 miss~ 그리고 ad~ agnostic방식인데 이를 통해 remaining~ 마지막으로 아래의 데이터셋으로 실험검즘을진행했다고 합니다.

이건 adversarial exaples와 weight importance를 도식화 한것인데 위에가 ~

다음으로 메소드를 살펴보겠습니다. 우선 adversarial example 생성식인데요, adversarial example 이 있을 때 이 example은 z가 example 을 찾기 위한 변수일 때 z-x가 입실론값을 넘지 못하는 범위에서 z가 정해지고 z가 모델 g에 들어가서 miss class 레이블 y와의 손실함수가 최적화 되며 adversarial example이 구해집니다.

다음으로 가중치 중요도 알고리즘인데 MAS알고리즘이라하고 transfer learning에서 자주 사용되는 알고리즙이라합니다. 이미지 N개가 있을 때 i번째 파라미터에 대해 모델의 변화량의 평균을 구해서 얼마나 파라미터가 모델에 영향을 끼치는지를 구할 수 있습니다.

다음으로 기존 MU에서 사용되는 손실함수들인데요,