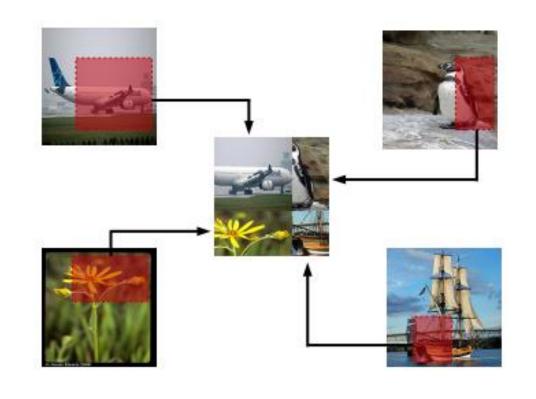
Random Image Cropping and Patching

- RICAP은 4개의 이미지를 random crop한 후 한개의 이미지로 합성하는 Data Augmentation 이다.
- 논문의 WideResNet50-2을 ResNet34에 적용시켰다.

$v_{c_{ricap}}$	$= RICAP_{caption}(v_{c_m}, v_{c_n}, v_{c_o}, v_{c_p})$
	$:= \sum_{k=\{m,n,o,p\}} W_k v_{c_k},$
	$= \sum_{k=\{m,n,o,p\}} W_k GRU(c_k),$

Runs	1st Run	
Acc@1(%)	78.840	
Acc@5(%)	94.720	



Random Flare Data Augmentation

제안 방법(motivation)

• 렌즈 플레어는 강한 빛이 카메라의 렌즈에 산란되며 이미지에 남겨진 허상으로, 이미지와 영상에서 렌즈 플레어 현상은 자주 목격할 수 있다.



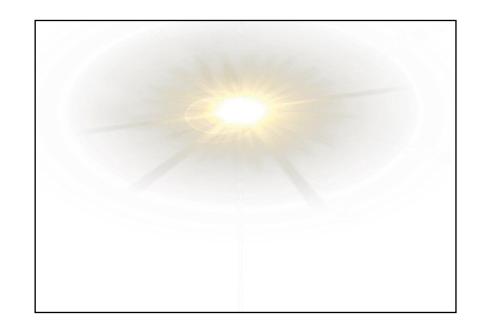


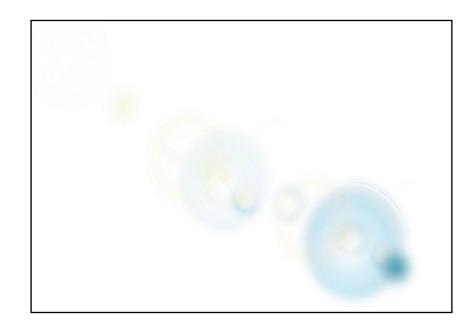
제안 방법(핵심 아이디어)

 실제 상황에서 플레어가 발생하더라도 이미지 속 객체의 본질 은 변화하지 않는다.

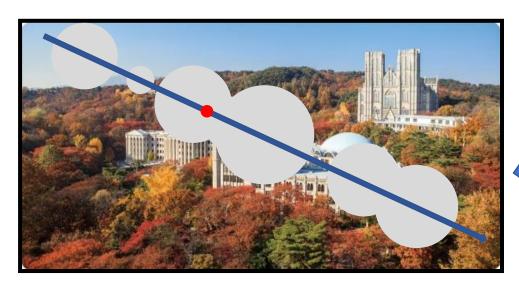
- 예상 효과
- → 이미지가 과하게 변형되지 않아 Data Augmentation에 의한학습 오류가 적을 것이다.
- → 플레어를 적용시키면 원의 투명도와 색에 따라 부분적으로 Color Filtering류의 Augmentation 효과도 얻을 수 있을 것으로 예상된다.

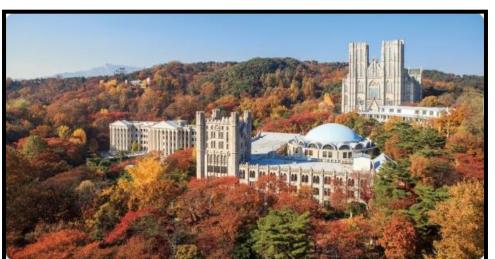
- 모든 이미지에 다운 받은 flare 이미지를 합성한다?
- → 여러가지 flare를 구하기 어렵고, random성이 떨어진다.

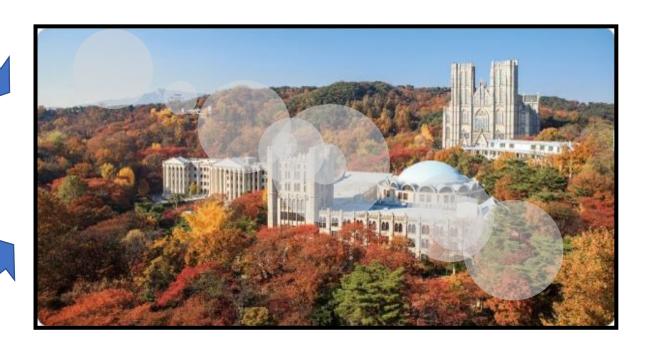




- 이미지를 복사한 overlay 레이어를 생성한다.
- overlay 위의 한 point를 잡아 top-left corner와 point를 연결하는 직선의 gradient를 구한다.
- 구한 직선 위에 임의의 개수만큼 임의의 색과 반경을 가지는 원을 그린다.
- Overlay를 일정 비율의 투명도로 원본 이미지와 합성한다.
- train_transform 의 첫 단계로 Flare Augmentation을 추가한다.







```
img = np.array(img) #PIL image를 numpy array로 변환
h, w, = img.shape #image의 height, width 추출
overlay = img.copy() #image와 합칠 overlay 레이어 선언
max r = min(h,w)//6 #원의 최대 반지름을 제한
gradient = np.random.randint(h)/np.random.randint(1,w) #top-left corner와 random pixel의 gradient
alpha = 0.3 #overlay의 투명도, 즉 원들의 투명도
for in range(self.n circles): #선언한 flare circle의 수 만큼 반복
 x = np.random.randint(w) #random한 x좌표 선택
 center = (int(gradient*x), x) #원의 중심 좌표 설정
  c = np.random.randint(190,255) #원의 색(grey) 설정
  cv2.circle(overlay, center, np.random.randint(max r), (c,c,c), -1) #overlay 레이어 위에 원을 그림
img = cv2.addWeighted(overlay, alpha, img, 1-alpha, 0) #overlay에 투명도 부여 후 원본 image와 합성
img = Image.fromarray(img) #numpy array를 PIL image로 변환
```

실험 조건

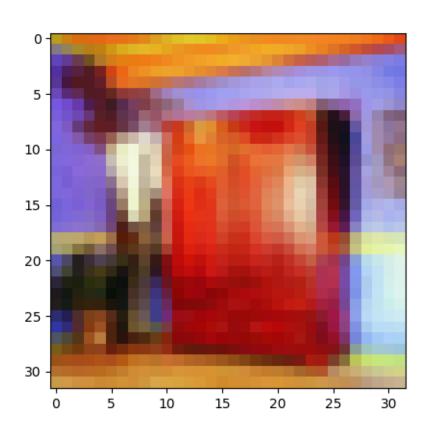
• Flare의 수는 16개, 투명도(alpha)는 30%로 설정

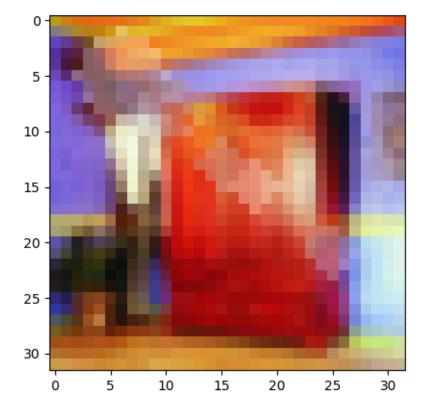
• Flare의 색은 모든 이미지에 어울리게 적용시키기 위해 rgb에 동일한 random 값을 부여

• cutout은 flare로 변경, n_holes와 length는 주석 처리

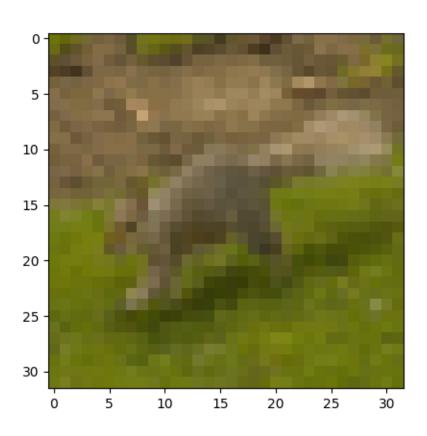
• 그 외 parameter는 모두 기존 Cutout과 동일하게 유지

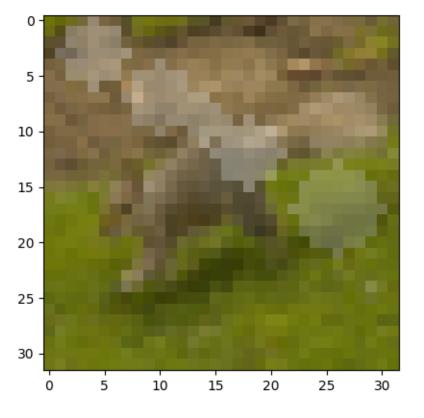
실험 결과





실험 결과





실험 결과

- Accuracy가 Cutout이나 RICAP 을 넘지 못했다.
- 플레어 모양이나 색에 변화를 주어서 더 realistic한 렌즈 플레 어를 적용시킨다면 model의 accuracy를 보완할 수 있을 것이라 예상한다.

Runs	1st Run	2 nd Run	3 rd Run
Acc@1(%)	77.92	78.050	78.120
Acc@5(%)	-	94.180	94.040

