

# Comparing to human-level performance

Understanding human-level performance

## Human-level error as a proxy for Bayes error

Medical image classification example:

#### Suppose:

(a) Typical human ...... 3 % error



(c) Experienced doctor ...... 0.7 % error

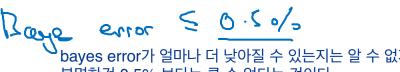
(d) Team of experienced doctors .. 0.5 % error  $\langle \leftarrow \rangle$ 

What is "human-level" error?

그때그때 달라요.

(b): 연구 목적이 알고리즘이 의사를 이길수 있는가? 이면 이거

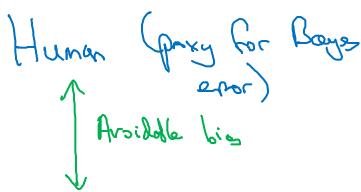
(d): bayes optimal error의 추정값으로 쓸 목적이면 이거







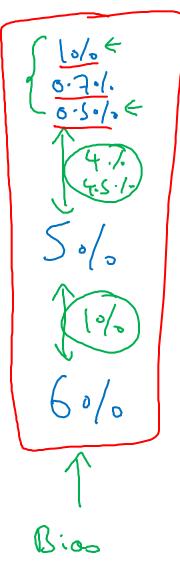
### Error analysis example



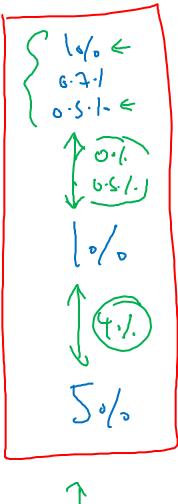
Training error



Dev error

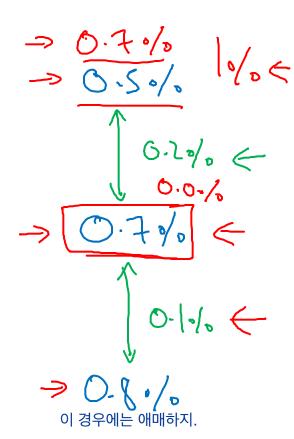


이 경우에는 휴먼레벨을 뭘로 보든간에 bias 줄이는 쪽으로 가야되고





이 경우에는 휴먼레벨을 뭐로 보든간에 variance를 줄이는 쪽으로 가야되고



이것만 봐도 휴먼레벨에 접근할 수록 왜 급격한 성능향상이 어려울지를 알 수 있다. 어떤 정책을 써야할지도 애매하고 어떤걸 휴먼레벨로 정해야 할지도 애매하고 bayes error가 어디까지 좋아지는지도 알 수 없으므로. 반면 왼쪽 두 경우는 그냥

Andrew Ng

# Summary of bias/variance with human-level performance

이전 강의에서는 그냥 0%를 bayes error로 사용했는데 실제로는 불가능한 값일 수 있다.

Human-level error

(poxy for Bayes error)

Training error

Dev error

고양이 분류 같은 문제는 휴먼레벨도 0%에 가까우니까 상관없지만 많은 경우(데이터에 노이즈가 있다거나 등등) 특정 threshold 이상을 달성하기가 불가능한 경우도 있음