



혼동행렬

**ROC & AUC** 





### **OUTTA**

## Confusion Matrix (혼동행렬)

**Predicted Class Negative Positive** Sensitive, Recall (True positive rate) **Positive** True Positive (TP) False Negative (FN)  $\overline{(TP+FN)}$ **Actual Class Specificity Negative** True Negative (TN) False Positive (FP)  $=\frac{TN}{(TN+)}$ **Precision** F1-score **Accuracy** (Positive predictive value)  $= 2 * \frac{Recall * Precision}{Recall + Precision}$  $\overline{(TP+TN+FP+FN)}$ 



# 정확도 (Accuracy)

정확도 (Accuracy) = 
$$\frac{TP+TN}{(TP+TN+FP+F)}$$

- 예측이 현실에 부합할 확률
- Accuray의 한계
  - FN을 줄이는 것이 FP를 줄이는 것보다 훨씬 중요한 경우 (반대의 경우에도 마찬가지)
    - 정확도는 두 오류 정도 차이를 구분할 수 없기 때문에 적절한 성능지표가 되지 못함.
  - Class 중 한 가지의 비율이 높은 경우
    - random하게 분류되더라도 높은 정확도를 갖기 때문에 진짜 성능이 우수한 것인지 판단 하기 어려움.
    - 정밀도, 재현율, f1-score 사용



## 정밀도 (Precision) vs 재현율 (Recall)

정밀도 (Precision) = 
$$\frac{TP}{(TP+FP)}$$

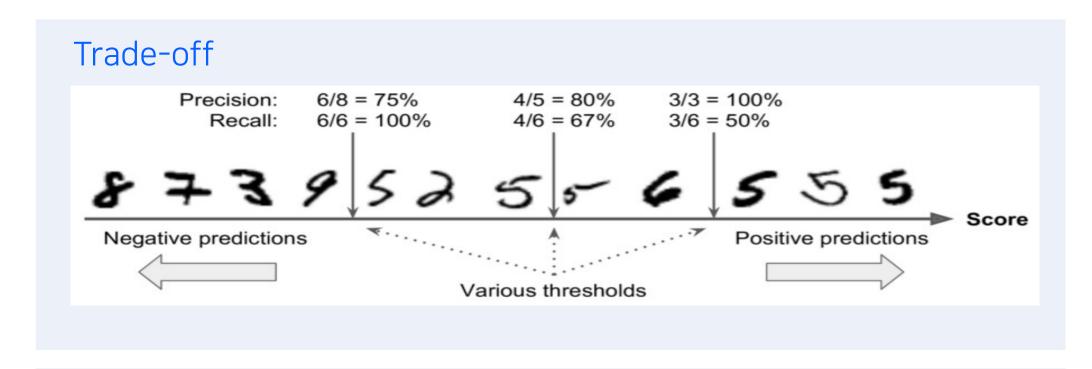
- 모델이 Positive라 분류한 것 중 실제값이 Positive인 비율 (모델이 Positive라고 예측한 경우)
  - FP를 줄이는 것이 목표일 때 주로 사용 (중요한 메일(N)을 스팸메일(P)이라고 분류한 경우)
- Precision의 한계
  - 모델의 예측 결과가 Negative일 때 이에 대한 정보를 알아낼 수 없음

재현율 (Recall) 
$$\Rightarrow$$
 민감도(Sensitivity) =  $\frac{TP}{(TP+FN)}$ 

- 현실이 Positive일 때 예측 결과도 Positive일 확률 (현실이 Positive인 경우)
  - FN을 줄이는 것이 목표일 때 주로 사용 (실제로 암이 걸렸는데 암이 걸리지 않았다고 예측한 경우)
- Recall의 한계
  - 현실의 결과가 Negative일 때 이에 대한 정보를 알아낼 수 없음



## 정밀도 (Precision) vs 재현율 (Recall)



f1-score = 
$$2 * \frac{Precision * Recall}{(Precision + Recall)}$$

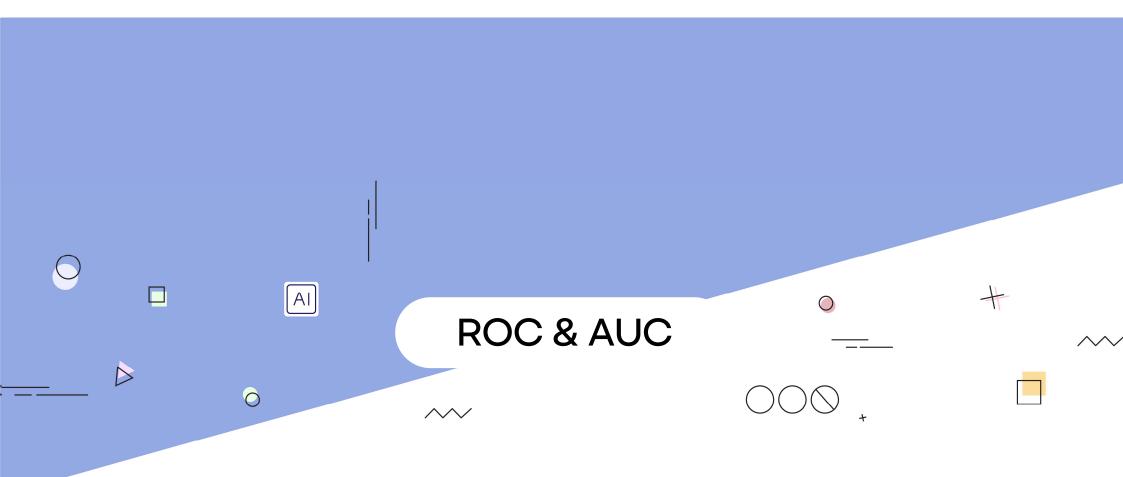


# 특이도 (Specificity)

특이도 (Specificity) = 
$$\frac{TN}{(TN+FP)}$$

- 현실이 실제로 부정일 때 예측 결과도 부정적일 확률 ( 참 부정율, True Negative Rate )
- 특이도가 높다는 것은 현실이 부정일 때 그 예측도 잘 이루어지고 있다는 의미.
- 거짓긍정율(False Positive Rate): 1-specificity, 현실이 부정일 때 예측 결과가 긍정일 확률
- Specificity의 한계
  - 현실이 긍정일 때의 평가 정보를 알 수 없음





### **OUTTA**

## **ROC & AUC**

#### ROC curve (Receiver Operating Characteristic)

False Positive Rate(FPR, 1 - specificity)를 x축으로,
True Positive Rate(TPR, recall)를 y축으로 하여 둘 간의 관계를 표현한 그래프

• 그래프가 좌측 상단으로 가까이 갈수록 성능이 우수함

#### AUC (Area Under the Curve)

- ROC curve의 밑부분 면적.
- AUC가 높다는 사실은 클래스를 구분하는 모델의 성능이 훌륭하다는 것을 의미
- 최소값은 0.5 (기울기가 1인 직선)

