

# UNIVERSIDADE FEDERAL DO PIAUÍ – UFPI CAMPUS SENADOR HELVÍDIO NUNES DE BARROS – PICOS



Disciplina: Tópicos Especiais em Computação Curso: Bacharelado em Sistemas e Informação Professor: Alan Rafael Ferreira dos Santos

## Atividade Prática - Métricas de Avaliação de Modelos de Classificação

 Considere um problema de classificação binária onde estamos tentando prever se um paciente possui uma determinada doença com base em múltiplos sintomas. As matrizes a seguir apresentas os resultados de classificação de dois modelos.

### Modelo 1:

Positivo	150	100
Negativo	20	550

Verdadeiro Positivo (VP) = 150 Falso Positivo (FP) = 100 Falso Negativo (FN) = 20 Verdadeiro Negativo (VN) = 550

## Modelo 2:

Positivo	100	150
Negativo	70	500

Verdadeiro Positivo (VP) = 100 Falso Positivo (FP) = 150 Falso Negativo (FN) = 70 Verdadeiro Negativo (VN) = 500

> a) Considerando os modelos 1 e 2, calcule a acurácia, precisão, revocação e F1-score. Depois, analise e defina que modelo de classificação teve o melhor resultado, levando em conta o falso negativo.

## Fórmulas das Métricas

- Acurácia: (VP + VN)/(VP + FP + FN + VN)
- Precisão: VP/(VP+FP)
- Revocação (Recall): VP/(VP+FN)
- F1-Score:  $2 \cdot (Precis\tilde{a}o \cdot Revoca c\tilde{a}o)/(Precis\tilde{a}o + Revoca c\tilde{a}o)$

### Cálculos do Modelo 1

- Acurácia:  $(150 + 550)/(150 + 100 + 20 + 550) = 700/820 \approx 0.8549$
- Precisão: 150/(150+100)=150/250=0.6
- Revocação:  $150/(150+20)=150/170\approx 0.8824$
- ullet F1-Score:  $2 \cdot (0.6 \cdot 0.8824)/(0.6 + 0.8824) pprox 0.7119$

#### Cálculos do Modelo 2

- ullet Acurácia: (100+500)/(100+150+70+500)=600/820pprox 0.7317
- Precisão: 100/(100+150)=100/250=0.4
- Revocação:  $100/(100+70)=100/170\approx 0.5882$
- F1-Score:  $2 \cdot (0.4 \cdot 0.5882)/(0.4 + 0.5882) \approx 0.4762$

O Modelo 1 tem menos falsos negativos (FN = 20) em comparação ao Modelo 2 (FN = 70), o que é crucial no contexto médico onde falhar em identificar uma doença (falso negativo) pode ter consequências sérias.

2. Compare as vantagens e desvantagens de utilizar o  $F_{\beta}$  score em um cenário de classificação de desequilíbrio de classes. Em quais situações cada uma dessas métricas seria mais apropriada?

Fβ Score: É útil quando precisão e recall têm diferentes níveis de importância. Quando falsos negativos são mais críticos (ex: diagnósticos médicos), o recall é priorizada, e um valor maior de  $\beta$  é usado para enfatizar o recall. E quando falsos positivos são mais críticos, a precisão é priorizada, e um valor menor de  $\beta$  é usado.

3. Qual a importância do ajuste de  $\beta$  (F $_{\beta}$  score) em um cenário onde precisão e recall têm diferentes níveis de importância.

O ajuste de β no Fβ score permite que o modelo de classificação seja avaliado de acordo com a importância relativa da precisão e do recall para o problema em questão. Este ajuste é essencial para alinhar a avaliação do modelo com os objetivos específicos do negócio ou domínio de aplicação, garantindo que o modelo atenda aos requisitos críticos de desempenho e impacto operacional.

4. O índice Kappa é frequentemente utilizada para medir a concordância entre dois classificadores. Quais são as limitações dessa métrica?

Pode ser afetado pela prevalência das classes, pode não refletir a significância prática e em casos de alto desequilíbrio de classes, Kappa pode apresentar valores baixos apesar de alta acurácia.