## Resumo – Avaliação de Algoritmos de Classificação

Matriz de confusão

A matriz de confusão é uma tabela usada para avaliar o desempenho de um modelo de classificação.

### Ela compara os resultados previstos pelo modelo com os resultados reais.

Ela é composta por 4 partes principais: **Verdadeiro Positivo, Falso Positivo, Verdadeiro Negativo, Falso Negativo** 

- 1. **Verdadeiro Positivo (VP)**: Quando o modelo acertou, ou seja, previu que algo era positivo e de fato era positivo.
- 2. **Falso Positivo (FP)**: Quando o modelo errou, ou seja, previu que algo era positivo, mas na realidade era negativo.
- 3. **Verdadeiro Negativo (VN)**: Quando o modelo acertou, ou seja, previu que algo era negativo e de fato era negativo.
- 4. **Falso Negativo (FN)**: Quando o modelo errou, ou seja, previu que algo era negativo, mas na realidade era positivo.

#### A tabela seria assim:

	Predito Positivo	Predito Negativo
Real Positivo	Verdadeiro Positivo (VP)	Falso Negativo (FN)
Real Negativo	Falso Positivo (FP)	Verdadeiro Negativo (VN)

Com essas informações, você pode calcular métricas como:

- Precisão: O quanto o modelo acertou entre as previsões positivas.
- Recall (Sensibilidade): O quanto o modelo acertou entre as reais positivas.
- F1-Score: Uma média harmônica entre precisão e Recall.

### **Precision e Recall**

## Precision (Precisão):

A **precisão** responde à pergunta: "Quando o modelo diz que algo é positivo, ele está certo?"

• Exemplo: Se o modelo diz que uma foto tem cachorro, a precisão vai mostrar quantas vezes isso foi realmente verdade.

## Recall (Revocação):

O **recall** responde à pergunta: "Quantos casos positivos o modelo conseguiu encontrar?"

• Exemplo: Se a foto tem cachorro, o recall vai mostrar quantas fotos com cachorro o modelo conseguiu identificar.

# **Quando usar Recall e Precision:**

- **Precision** é importante quando você quer garantir que, sempre que o modelo acerta, ele está realmente **acertando**.
- **Recall** é importante quando você não quer que o modelo **perca** nenhum caso importante, mesmo que ele cometa alguns erros.