

# Avaliação de Métodos de Detecção



Eduardo Ogasawara eduardo.ogasawara@cefet-rj.br https://eic.cefet-rj.br/~eogasawara

## Por que Avaliar?

- Avaliar a qualidade dos métodos de detecção é essencial.
- Permite comparar diferentes abordagens de forma objetiva.
- Fundamental para aplicações críticas e sensíveis a erro.

## Matriz de confusão

- A matriz de confusão organiza os acertos e erros de um método em quatro categorias:
  - Verdadeiros Positivos (VP)
  - Falsos Positivos (FP)
  - Verdadeiros Negativos (VN)
  - Falsos Negativos (FN)
- A base para cálculo de métricas como precisão, revocação e F1

	Detected events			
		yes	no	Total
Known events	yes	TP FP	FN TN	P
	no Total	P'	l	$\frac{ P+N }{ P+N }$
	Total	1	1 V	I TIV

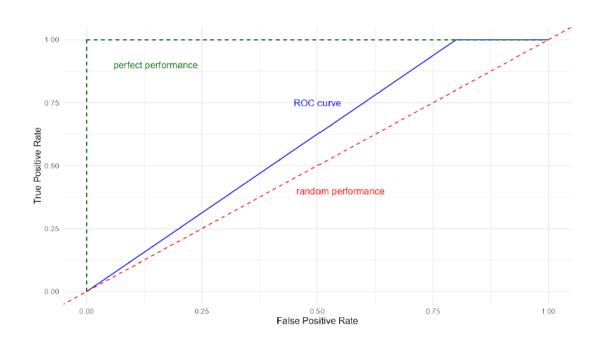
#### Métricas Clássicas

- Precisão: proporção de verdadeiros positivos entre os detectados.
- Revocação: proporção de verdadeiros positivos entre os eventos reais
- F1-Score: harmônica entre precisão e revocação

Metric	Formula		
accuracy, recognition rate	$\frac{TP + TN}{P + N}$		
error rate, misclassification rate	$\frac{FP + FN}{P + N}$		
precision	$\frac{TP}{TP + FP}$		
recall, sensitivity, true positive rate	$\frac{TP}{P}$		
$F_1$ , F-score, harmonic mean of precision and recall	$\frac{2 \times precision \times recall}{precision + recall}$		
specificity, true negative rate	$\frac{TN}{N}$		
fallout, false positive rate	$\frac{FP}{N}$		
$F_{oldsymbol{eta}},$ where $oldsymbol{eta}$ is a non-negative real number	$\frac{(1+\beta^2) \times precision \times recall}{bet a^2 \times precision + recall}$		

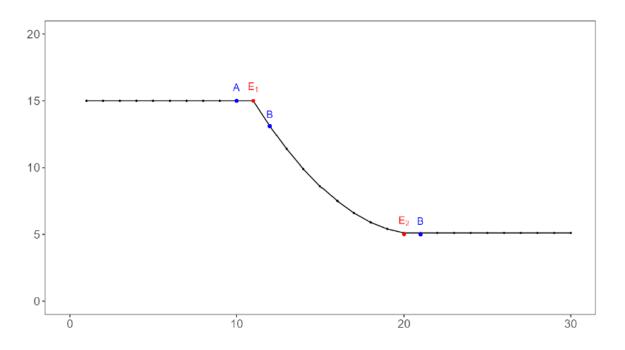
#### Curva ROC e AUC

- A curva ROC representa a relação entre taxa de verdadeiros positivos e taxa de falsos positivos em diferentes limiares.
- A área sob a curva (AUC) indica a capacidade de separação do classificador.
  Quanto maior a AUC, melhor o desempenho.



## Tolerância Temporal

- Métodos de pontuação tradicionais, como precisão e revocação, não são suficientes para avaliar o desempenho da detecção de eventos online
- Eles não incorporam o tempo e não recompensam a detecções próximas
  - Verdadeiros positivos são recompensados
- Todos os outros resultados são "severamente" e igualmente punidos



**Fig. 6.2** Example regarding the problem of evaluating the detection of events at time 11  $(E_1)$  and 20  $(E_2)$ . Method A and B detect an event at times 10 and 12 concerning  $E_1$ . Method B was the only method that detected an event close to  $E_2$ .

## Avaliação contínua em fluxo de dados

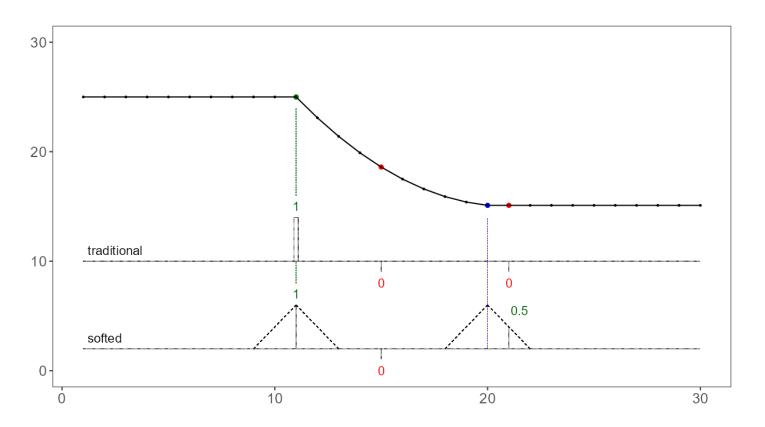
- Em ambientes de detecção online, a avaliação também deve ser feita em tempo real:
  - Monitoramento contínuo da precisão, F1, revocação
  - Avaliação com janelas deslizantes (ex: últimos N eventos)
  - Detecção de queda de desempenho ao longo do tempo (ex: por drift)
  - Essencial para adaptação dinâmica de modelos

#### **Outros Critérios Relevantes**

- Latência de detecção
- Falsos positivos e falsos negativos
- Eficiência computacional (tempo e memória)
- Generalização para diferentes domínios e séries

# Softed

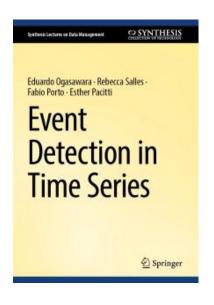
- SoftED introduz uma avaliação mais realista para eventos em séries temporais:
  - Detection Consistency: mede a persistência e regularidade da detecção
  - Detection Mapping: avalia se o evento foi detectado de forma coerente ao longo do tempo
- Penaliza menos as pequenas imprecisões temporais, e mais a inconsistência

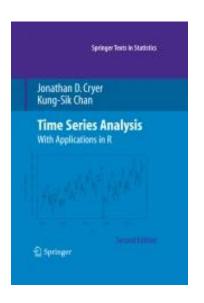


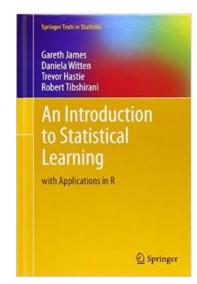
## Resumo do Capítulo

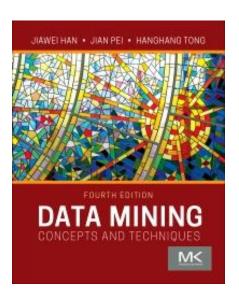
- Avaliação é fundamental para validar a eficácia dos métodos
- Métricas clássicas (precisão, revocação, F1) são amplamente usadas
- Tolerância temporal torna a avaliação mais realista
- Também devem ser considerados aspectos como latência e eficiência

## Referências









[1] Ogasawara, E.; Salles, R.; Porto, F.; Pacitti, E. Event Detection in Time Series. 1. ed. Cham: Springer Nature Switzerland, 2025.

[2] Cryer, J. D.; Chan, K.-S. Time Series Analysis: With Applications in R. Springer Science & Business Media, 2008.

[3] Han, J.; Pei, J.; Tong, H. Data Mining: Concepts and Techniques. 4th edition ed. Cambridge, MA: Morgan Kaufmann, 2022.

[4] James, G. M.; Witten, D.; Hastie, T.; Tibshirani, R. An Introduction to Statistical Learning: With Applications in R. [s.l.] Springer Nature, 2021.

