



Metodologias para validar modelos preditivos

Prof. Dr. Leandro Augusto da Silva

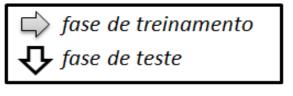
leandroaugusto.silva@mackenzie.br
Laboratório de Big Data e Métodos Analíticos Aplicados
Faculdade de Computação e Informática
Programa de Pós-Graduação em Engenharia Elétrica e Computação

Conteúdo

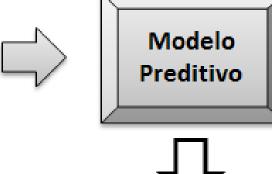
- O objetivo desta aula é discutir metodologias de construção e avaliação de modelos preditivos.
- Veremos aqui sobre as metodologias para separação dos dados em conjuntos de treinamento e teste.
- E ainda, apresentaremos medidas de avaliação de desempenho para modelos que predizem valores de natureza categórica e contínua.



O conceito de Análise Preditiva



Conjunto de treinamento



(Conjunto) Teste



valor previsto

Resumindo sobre Análise Preditiva

Processo de inferir um valor para um exemplar (situação) nunca antes visto. Exemplos:

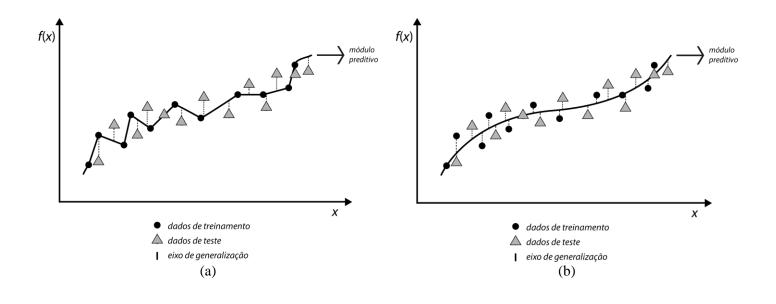
- Classificar pacientes em sadio/doente/normal;
- Estimar a próxima jogada de um jogador;
- Classificar consumidores de algum recurso (jogo, aplicação e etc);
- Outros.



Estratégias para treinamento, validação e teste



 O principal motivo para essa ressalva é o sobreajuste (do inglês overfitting)



Com sobreaajuste

Sem sobreaajuste

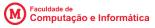


Estratégias para treinamento, validação e teste



- Resubstituição
 - O modelo preditivo é avaliado com o mesmo conjunto usado no seu treinamento
- Holdout
 - Criação de dois conjuntos disjuntos, um para o treinamento (70%) e outro para o teste (30%)
- Validação cruzada
 - O conjunto de dados é dividido em K subconjuntos disjuntos, com alocação de exemplares aleatória.





Validação cruzada

Iteração													
1	Conjunto de treinamento →	_			X_4	X_5	X_6	X7	\mathbf{x}_8	X 9	\mathbf{x}_{10}	\mathbf{x}_{11}	\mathbf{x}_{12}
-	Conjunto de teste →	\mathbf{x}_1	X ₂	X ₃									
2	Conjunto de treinamento →	\mathbf{x}_1	\mathbf{x}_2	\mathbf{x}_3		X ₅			\mathbf{x}_{8}	X9	X ₁₀	X ₁₁	X ₁₂
<i>L</i>	Conjunto de teste →				X ₄		X ₆	X ₇		•			
3	Conjunto de treinamento →	\mathbf{x}_1	\mathbf{x}_2	\mathbf{x}_3	X_4	X ₅	X ₆	X ₇				x ₁₁	x ₁₂
3	Conjunto de teste →								x ₈	X 9	x ₁₀		
4	Conjunto de treinamento →	\mathbf{x}_1	X ₂	X ₃	X_4		X ₆	X ₇	X ₈	X9	x ₁₀		
4	Conjunto de teste →	1			-	X5	0		- 0		10	X ₁₁	X ₁₂



Para predição categórica

Classe Predita (f(x))

Classe
Esperada
(y)
od

positivo negativo

positivo	negativo						
Verdadeiros positivos (VP)	Falsos negativos (FN)						
Falsos Positivos (FP)	Verdadeiros negativos (VN)						

Acurácia (do inglês accuracy): (VP + VN / (VP + VN + FP + FN)).

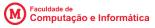


- Sensibilidade ou revocação (do inglês recall) ou taxa de verdadeiros positivos: (VP / (VP + FN)).
- Especificidade ou taxa de verdadeiros negativos: (VN / (FP + VN)).
- Taxa de falsos positivos: porcentagem de falsos positivos dentre todos os exemplos que cuja classe esperada é a classe negativa (FP / (VN + FP)).
- Taxa de falsas descobertas: porcentagem de falsos positivos dentre os exemplos cuja classe esperada é a classe positiva (FP / (VP + FP)).

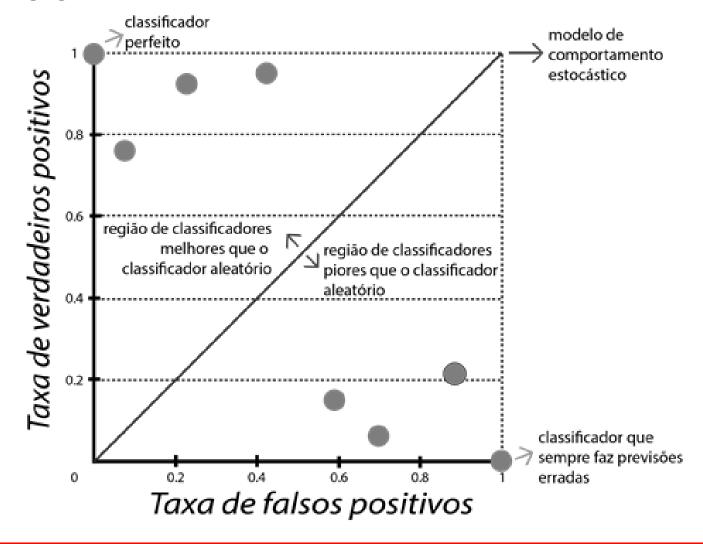


- Preditividade positiva ou precisão (do inglês precision): porcentagem de acertos, ou verdadeiros positivos, dentre todos os exemplos classificados como positivos (VP / (VP + FP)).
- Preditividade negativa: porcentagem de rejeições, ou de verdadeiros negativos, dentre todos os exemplos classificados como negativos (VN / (VN + FN)).
- *F-score*: faz uma relação entre a precisão e a revocação: 2/((1/revocação) + (1/precisão))





Curva ROC





Para predição numérica, alguns exemplos são:

Erro absoluto =
$$\sum_{\langle \vec{x}_i, y_i \rangle \in \mathcal{X}} |y_i - f(\vec{x}_i)|$$

Erro quadrado médio =
$$\sum_{\vec{x_i},y_i > \in \varkappa} (y_i - f(\vec{x_i}))^2 / m$$

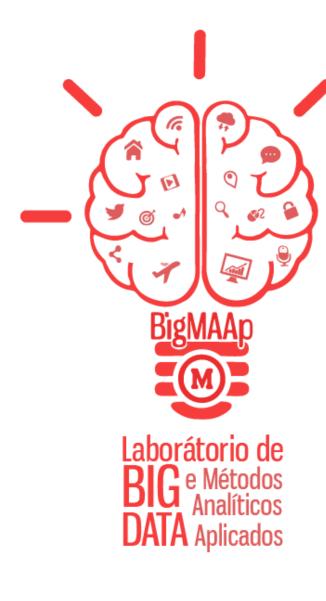
em que m é a quantidade de exemplares existentes em \varkappa .



Prática

- Utilizando o estudo de caso da Aula 1 (Iris) e Aula 2 (reta) faça:
 - Definir a metodologia de separação de conjunto e de avaliação de resultado
 - Comparar os resultados de desempenho com as medidas de avaliação apresentadas na aula (Acurácia e Erro Médio Quadrático)





Prof. Dr. Leandro Augusto da Silva

leandroaugusto.silva@mackenzie.br

Faculdade de Computação e Informática Programa de Pós-Graduação em Engenharia Elétrica e Computação