Breast Cancer Wisconsin (Diagnostic)

Luís Gustavo Aramys Almeida Matos

Inteligência Computacional

4 de dezembro de 2016

Dataset

- Exames para câncer de mama.
- Características do núcleo de células computadas a partir de imagens digitalizadas
- 30 variáveis de entrada
- 1 variável de saída
- Raio, textura, perímetro, área, suavidade, compacidade, concavidade, pontos côncavos, simetria, dimensão fractal

Problema

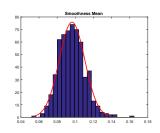
- Problema de classificação
- Identificar se o câncer é benigno ou maligno.
- Aplicar e avaliar os modelos de classificação:
 - Classificador Bayesiano Simples
 - Classificador Bayesiano Quadrático
 - Mínimos Quadrados
 - Regressão Logística
 - Perceptron
 - Perceptron Múltiplas Camadas

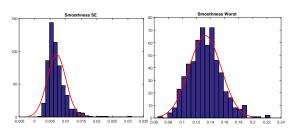
Matriz de Correlação

Distância Euclidiana

Histogramas

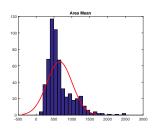
Smoothness

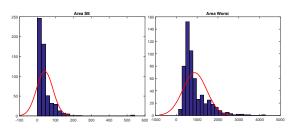




Histogramas

Area





Tecnologia

Python

- SciPy
 - NumPy
 - matplotlib
 - pandas: Python Data Analysis Library
- scikit-learn: Machine Learning in Python

Matlab

Statistics and Machine Learning Toolbox

Metodologia

Para cada método de classificação foi feito:

- Validação cruzada de 10 ciclos
- Matriz de confusão (média de cada ciclo)
- Métricas de acurácia, precisão, recuperão.

Classificador Bayesiano Simples (Naive Bayes)

- Aplicação do teorema de Bayes
- Supoe que cada par de variáveis é independente

Theorem (Teorema de Bayes)

$$P(y|x_1...x_n) = \frac{P(y)P(x_1,...,x_n|y)}{P(x_1,...,x_n)}$$

Onde:

y é a variável de saída que identifica a classe

 $x = [x_1, \dots, x_n]$ é o vetor de entrada

Classificador Bayesiano (Naive Bayes) - Resultados

Perceptron

O Perceptron utiliza o modelo McCulloch-Pitts para o neurônio artificial. O processamento de cada unidade é dado por:

McCulloch-Pitts

$$u(t) = h(z(t)) = h\left(\theta_0 + \sum_{i=1}^n x_i(t)\theta_i\right)$$

Onde:

u(t): valor de ativação

z(t): potencial de ativaçãos

h: função de ativação

 $x_i(t)$: entradas do neurônio

Perceptron - Implementação

Scikit Learn

```
class sklearn.linear_model.Perceptron(penalty=None,
alpha=0.0001, fit_intercept=True, n_iter=5,
shuffle=True, verbose=0, eta0=1.0, n_jobs=1,
random_state=0, class_weight=None, warm_start=False)
```

É uma expecialização do sklearn.linear_model.SGDClassifier.

Perceptron - Resultados

Avaliação dos resultados

• ACC =

	$\hat{\mathcal{C}}_1$ (Predita)	\hat{C}_2 (Predita)
C_1	20.40	0.80
C_2	1.40	34.30

Tabela: Matriz de confusão

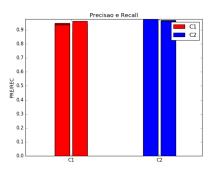


Figura: Precisão e Recall

Perceptron de Múltiplas Camadas

asdxf

Perceptron de Múltiplas Camadas - Resultados