RECONHECIMENTO DE PADRÕES - RP

Definições Básicas

O que é?

- 2
- Ramo do aprendizado de máquina
- Consiste em atribuir um rótulo (ou classe) para uma certa amostra ou valor de entrada
- Exemplo: classificação
 - Podemos tentar determinar se um e-mail é "spam" ou "não-spam" (2 classes)

O que é?

- 3
- Só classificação?
 - Reconhecimento de padrões é algo mais geral do que apenas classificar amostras
- O que mais?
 - Regressão
 - Sequence labeling: usado para análise de fala
 - Análise da estrutura sintática
 - Etc

Para que serve?

- Em geral, visa fornecer uma resposta razoável para todas as entradas possíveis e realizar a correspondência "mais provável" das entradas, tendo em conta a sua variação estatística.
- □ É estudado em muitas áreas
 - psicologia, psiquiatria, fluxo de tráfego, ciência da computação, etc

O que é ser inteligente?

- 5
- Seria resolver um problema específico com exatidão?
 - □ Ter um mestre do xadrez ou médico especialista
- Resolver problemas genéricos de modo aproximado?
 - Determinar a vaga adequada no estacionamento
- □ Ter conhecimento Enciclopédico?
 - Saber tudo
- Tocar um instrumento? Falar outras línguas? Jogar bola bem?

RP e a inteligência

- 6
- Seres vivos são bastante habilidosos em reconhecer padrões
 - Comportamentais
 - Sonoros
 - Táteis
 - Visuais
 - Olfativos
 - Lógico Matemáticos

RP e a inteligência

- 7
- Reconhecer padrões equivale a classificar determinado objeto físico ou situação como pertencente ou não a um certo número de categorias previamente estabelecidas.
 - Dada uma amostra, a qual das classes conhecidas ela pertence?

Usando a intuição

A qual grupo pertence este objeto?







Usando a intuição

E agora? A qual grupo pertence este objeto?





Como o computador reconhece padrões?

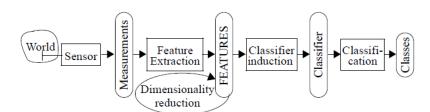
- Seres humanos
 - A decisão de a qual grupo pertence é tomada com base no grau de similaridade entre a fruta desconhecida e os grupos de frutas conhecidas.
- Como o cérebro humano realiza esta tarefa?
 - comparação entre o objeto novo e objetos armazenados/conhecidos?

Como o computador reconhece padrões?

11

- Podemos "replicar" este processo em uma máquina. Para isso, precisamos
 - Representar os atributos físicos das frutas
 - □ Aprender o conceito laranja/maçã.
 - Armazenar as frutas aprendidas
 - De uma regra de decisão para classificar a nova fruta

Modelo básico de um sistema de reconhecimento de padrões?



Definição Formal de RP

13

- Para definir um problema de RP precisamos
 - □ Um número finito de K classes: C₁, C₂, ..., C_K
 - □ Um número finito de N_i objetos por classe C_i
 - Um número finito de *p* atributos (*features*) para representar numericamente cada objeto físico.
 - □ Um mecanismo de memória e/ou aprendizado.
 - Uma regra de decisão para classificar novos objetos.
 - Um critério de avaliação do classificador.

Definições básicas

- □ Classe
 - Trata-se de um conjunto de objetos que compartilham um mesmo conjunto de características ou atributos comuns a todos.
- Objeto ou amostra
 - Trata-se de um único exemplar de uma classe conhecida ou não. É representado por um conjunto de atributos.

Definições básicas

- Atributo (feature)
 - É cada uma das características ou propriedades mais representativas de um determinado objeto
- Vetor de atributos ou padrão (X)
 - Em geral, mais de um atributo é necessário para descrever um objeto. Assim, é interessante considerar um conjunto de atributos organizados na $X=\begin{bmatrix} X_1\\X_2\\\dots\\X \end{bmatrix}$ □ Em geral, mais de um atributo é conjunto de atributos organizados na forma de um vetor

$$X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \dots \\ X_p \end{bmatrix}$$

Definições básicas - atributo

- Tipos de atributos possíveis
 - Nominal
 - cor, identificação, profissão, ...
 - Ordinal
 - gosto (ruim, médio, bom), dias da semana, ...
 - Intervalar
 - temperatura em Celsius, ...
 - Racional
 - peso, tamanho, idade, temperatura em Kelvin, ...

17

Categórico (Qualitativo)

Numérico (Quantitativo)

| Tipo de Atributo | Descrição | Exemplos |
|---------------------|--|--|
| Nominal | Valores são simplesmente nomes (símbolos) diferentes, i.e., atributos nominais provêm apenas informação suficiente para distinguir uma instância de outra: (=, ≠) | Sexo, Estado Civil, CEP, |
| Ordinal | Os valores de atributos ordinais provêm informação suficiente para distinguir e ordenar instâncias, i.e.: (=, ≠) e (<, >) | Grau de Educação, Números de Endereço, |
| Intervalo | Atributos para os quais a diferença entre valores faz sentido, i.e., existe uma unidade de medida com referência (zero) arbitrário. Suporta as operações anteriores e ainda (+, -) | Datas, Temperatura em Fahrenheit, |
| Razão | Atributos para os quais não apenas a diferença entre valores faz sentido, mas também a razão entre valores (zero é absoluto). Suporta as ops. anteriores e ainda (*, /) | Contagens, Massa, Largura, Corrente Elétrica, Quantidades Monetárias, |

Definições básicas - atributo

- Pose-se estabelecer uma taxonomia independente para atributos pelo seu número de valores
 - Atributos Discretos
 - Atributos Contínuos

19

- Atributos Discretos
 - assumem um número contável (enumerável) de valores
 - □ estações do ano, cores elementares, ...
 - nº de filhos, nº estrelas no universo, nº de anos
 - Caso especial: Atributos Binários
 - 0 ou 1
 - V ou F
 - etc

Definições básicas - atributo

- Atributos Contínuos
 - assumem uma quantidade incontável de valores
 - valores que são números reais
 - temperatura
 - peso
 - distância

21

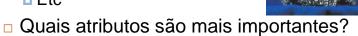
- Quais atributos podemos usar para descrever a fruta ao lado?
 - Forma?
 - □ Cor?
 - Textura?
 - □ Cheiro?
 - Sabor?
 - Etc



Definições básicas - atributo

22

- Quais atributos podemos usar para descrever uma amostra de minério de ferro?
 - Teor de ferro?
 - □ Teor de umidade?
 - Granulometria?
 - Etc



Difícil responder...

23

- Atributos inadequados
 - São atributos que não contém nenhuma informação relevante para a separação das classes, não importa o classificador usado.
 - Solução: definir novos atributos

Definições básicas - atributo

- Atributos correlacionados
 - Pode acontecer de 2 atributos distintos serem influenciados por um mecanismo comum de modo que variem juntos. Isso pode degradar o desempenho do classificador
 - Exemplos:
 - raio e comprimento da circunferência
 - o preço de um produto e a quantidade de imposto pago por ele

25

- O computador entende apenas números!
 - Cada atributo deve ser representado por um valor numérico
 - Teor de ferro: 0,5 (50%)
 - Teor de umidade: 0,1 (10%)
 - □ Granulometria: 1,5 mm
- Vetor de atributos da amostra



$$X = \begin{bmatrix} 0, 5 \\ 0, 1 \\ 1, 5 \end{bmatrix}$$

Classificação

- Consiste em tentar discriminar em diferentes classes um conjunto de objetos com características mensuráveis
 - Exemplo: classificação de frutas
 - Forma, cor, sabor, etc



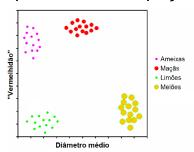




Classificação

27

- Essas características, ou atributos, do objeto formam um espaço multidimensional (espaço de características)
- Cada objeto é então representado como sendo um ponto nesse espaço



Tipos de aprendizado

- Principais paradigmas de treinamento
 - Supervisionado
 - Semi-supervisionado
 - Não supervisionado
 - Reforço

29

- Treinamento Supervisionado
 - Consiste em apresentar um padrão a ser reconhecido juntamente com a resposta que o sistema deve fornecer ao deparar-se novamente com o esse padrão
 - Guiado por um "professor" externo que possui conhecimento sobre o ambiente
 - Parâmetros do sistema são ajustados por apresentações sucessivas do padrão de modo a reproduzir comportamento do "professor"

Tipos de aprendizado

- Treinamento Supervisionado
 - Métodos Paramétricos
 - Assumem que a distribuição dos dados é conhecida (distribuição normal por exemplo)
 - Em muitos casos não se tem conhecimento da distribuição
 - Métodos Não-Paramétricos
 - Não consideram essa hipótese
 - Um exemplo é o k-NN (k Nearest Neighbor)

31

- Treinamento por Reforço
 - Tipo de treinamento intermediário entre o supervisionado e não supervisionado
 - Processo de tentativa e erro que procura maximizar sinal de reforço
 - Exemplo: agente jogador de damas, onde o sistema é reforçado de acordo com o número de peças capturadas ou perdidas

Tipos de aprendizado

- Treinamento por Reforço
 - Guiado por um "crítico" externo
 - Se ação tomada por sistema é seguida por estado satisfatório, sistema é fortalecido, caso contrário, sistema é enfraquecido (lei de Thorndike)
 - Tipos de reforço: Positivo (recompensa), Negativo (punição) e Nulo

33

- Treinamento Não Supervisionado
 - Não tem "crítico" ou "professor" externo, apenas os dados de entrada
 - Tem-se um conjunto de exemplos mas n\u00e3o se conhece as categorias envolvidas
 - Busca extrair as propriedades estatisticamente relevantes

Tipos de aprendizado

- Treinamento Não Supervisionado
- Exemplos:
 - Clustering
 - Organização dos objetos similares (em algum aspecto) em grupos
 - Descobre categorias automaticamente
 - Quantização: atribui valores discretos para um atributo que aceita infinitos valores

35

- Treinamento Semi-Supervisionado
 - Combina uma pequena quantidade de amostras classificadas com um grande número de amostras não classificadas para produzir melhores classificadores
 - Tem um "professor" externo apenas para parte dos exemplos de treinamento
 - Exemplo: busca por páginas de internet similares.

Função Alvo

- Trata-se da função objetivo. Ela estabelece qual conhecimento será aprendido
- Permite também verificar quão bem o conhecimento foi aprendido
 - □ Função discriminante entre classes
 - Função de similaridade intra grupos
 - etc

37

- Nos próximos slides são apresentadas algumas definições estatísticas muito comuns no trato com dados multivariados.
- Essas estatísticas se aplicam, de modo geral, a cada atributo do nosso vetor de atributos.

Revisão de estatística

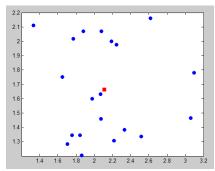
- Amplitude Total
 - Trata-se da dispersão entre o maior e o menor valor de um determinado atributo.

$$R = \max_{j} X_i(j) - \min_{j} X_i(j)$$

- Exemplo: para um atributo "idade" temos o seguinte conjunto de valores:
 - 20, 25, 27, 28, 40, 30, 31 e 19
 - R = 40 19 = 21

39

- Média ou esperança
 - É o valor que aponta para onde mais se concentram os dados de uma distribuição
 - □ Pode também ser chamado de centróide



Revisão de estatística

- Média ou esperança
 - A média aritmética é a forma mais simples de calcular uma média

$$\mu = E[X] = \begin{bmatrix} E(X_1) \\ E(X_2) \\ \dots \\ E(X_p) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \dots \\ \mu_p \end{bmatrix}$$
$$\mu_i = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N X_i(j)$$

41

Mediana

- Dado um conjunto de dados organizados em ordem crescente, a mediana é o valor que ocupa a posição central do conjunto.
 - Dado o conjunto {2, 2, 3, 5, 5, 6, 7, 7, 9, 9, 10}, a mediana \tilde{x} será igual a 6

Revisão de estatística

42

- Se a quantidade de valores é ímpar, a mediana, será simplesmente o valor central.
- Se a quantidade de valores é par, a mediana será a média dos dois valores centrais
 - Dado o conjunto {0, 1, 1, 2, 3, 4, 5, 5, 6, 6, 7, 8}, a mediana \tilde{x} será igual a (4+5)/2 = 4,5.

43

Moda

- Dado um conjunto de dados, a moda é o valor com maior frequência individual, ou seja, aquele que mais se repete dentro do conjunto de dados
 - Dado o conjunto {0, 1, 2, 2, 2, 3, 4, 5, 5, 6, 6, 7, 8}, a moda será igual a 2

Revisão de estatística

44

□ Variância

- Trata-se de uma medida da dispersão estatística de um atributo
 - É uma medida unidimensional. Não leva em consideração as outras dimensões
- Indica quão longe, em geral, os valores se encontram da média.

$$\sigma^2 = var(X) = E\left[(X - \mu)^2 \right]$$

 Para o seu cálculo deve-se ter em mente a natureza dos dados estudados

45

- Os dados estudados podem constituir uma população ou uma amostra
 - Variância da População: nosso conjunto de dados observados representa todos os elementos existentes na população
 - Variância da Amostra: nosso conjunto de dados observados representa apenas uma amostra de todos os elementos existentes na população

Revisão de estatística

46

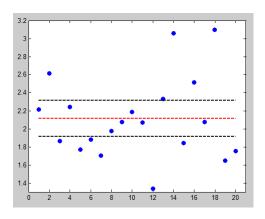
Variância da População

$$\sigma_i^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (X_i(j) - \mu_i)^2$$

Variância da Amostra

$$\sigma_i^2 = \frac{1}{N-1} \sum_{j=1}^N (X_i(j) - \mu_i)^2$$

47



Revisão de estatística

- Desvio Padrão
 - □ É dado pela raiz quadrada da variância

$$\sigma = \sqrt{var(X)} = \sqrt{E\left[(X - \mu)^2\right]}$$

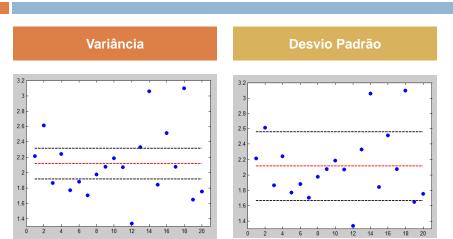
$$\sigma_i = \sqrt{\frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^{N} (X_i - \mu_i)^2}$$

- Como no cálculo da variância, deve-se ter em mente a natureza dos dados estudados
 - População ou amostra

49

- Qual a diferença entre Variância e Desvio Padrão?
 - O desvio padrão é, em geral, mais útil para descrever a variabilidade dos dados e tem a conveniência de ser expresso nas mesmas unidades do dado original
 - O desvio padrão é utilizado para normalização antes dos testes estatísticos
 - A variância é geralmente mais útil matematicamente

Revisão de estatística



51

- Coeficiente de Variação
 - É uma medida de dispersão empregada para estimar a precisão de experimentos
 - É definido como a razão entre o desvio padrão e a média

$$CV = \frac{\sigma}{\mu}$$

Revisão de estatística

- O coeficiente de variação permite representar o desvio-padrão como uma porcentagem da média.
 - Capacidade de comparar distribuições que apresentem diferentes médias e desvios

53

Covariância

- Trata-se de uma medida da dispersão estatística de entre dois atributos
 - É uma medida bidimensional.
 - Verifica a dispersão de duas variáveis aleatórias
- Permite a nós medir o grau de relacionamento linear entre duas variáveis aleatórias (atributos)

$$X_i \in X_j$$

$$\sigma_{ij} = cov(X_i, X_j) = E\left[(X_i - \mu_i)(X_j - \mu_j) \right] =$$

$$\frac{1}{N-1} \sum_{k=1}^{N} (X_i(k) - \mu_i)(X_j(k) - \mu_j)$$

Revisão de estatística

5/

Matriz de Covariâncias

□ Trata-se de uma matriz simétrica que sumariza a covariância entre *p* atributos.

$$cov(X) = \Sigma_{p \times p} = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} & \dots & \sigma_{1p} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} & \dots & \sigma_{2p} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \sigma_{p1} & \sigma_{p2} & \dots & \sigma_{pp} \end{bmatrix}$$

■ Exemplo:

$$\Sigma_{2\times 2} = \left[\begin{array}{cc} 8 & -2 \\ -2 & 5 \end{array} \right]$$

55

- Matriz de Covariâncias
 - Note que temos as variâncias dos atributos ao longo da diagonal principal e das covariâncias entre cada par de variáveis nas outras posições da matriz

$$\sigma_{ii} = \sigma_i^2$$

$$\sigma_{ij} = \sigma_{ji}$$

Revisão de estatística

- Calcular a matriz de covariâncias tem um custo alto
 - Devemos buscar alternativas para ter uma boa estimativa utilizando menos dados

57

 Podemos assumir que os atributos são estatisticamente independentes

$$\Sigma_{p \times p} = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_p^2 \end{bmatrix}$$

- Assumir que a matriz de covariâncias é a mesma para todas as classes
 - Abordagem utilizada pelo classificador Naive-Bayes

Revisão de estatística

- □ Variância total
 - É representada pela soma de todos os atributos envolvidos no vetor X.
 - Altos valores de variância indicam uma maior dispersam dos atributos
 - O traço da matriz de covariâncias é uma forma sintetizada da variância total

$$\operatorname{traço}(\Sigma_{p \times p}) = \operatorname{tr}(\Sigma_{p \times p}) = \sigma_{11} + \sigma_{22} + \dots + \sigma_{pp}$$

59

- Variância generalizada
 - É representada pelo determinante da matriz de covariâncias
 - Como na variância, a raiz da variância generalizada é o desvio-padrão generalizada

Revisão de estatística

- Coeficiente de Correlação
 - Também chamada de correlação, indica a força e a direção do relacionamento linear entre dois atributos
 - Trata-se de uma medida da relação entre dois atributos, embora correlação não implique causalidade
 - Duas variáveis podem estar altamente correlacionadas e não existir relação de causa e efeito entre elas

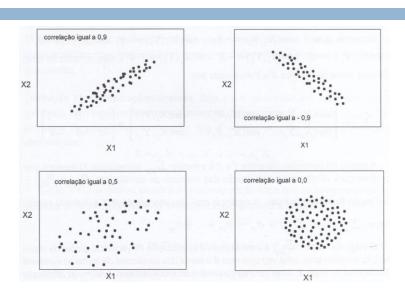
61

- □ Coeficiente de Correlação
 - Existem vários coeficientes medindo o grau de correlação, adaptados à natureza dos dados.
 - O coeficiente de correlação de Pearson ou "coeficiente de correlação produto-momento" é um dos mais utilizados

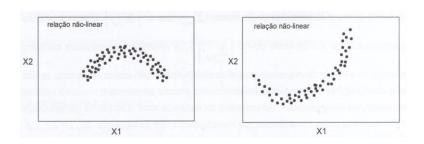
$$p_{ij} = \frac{\sigma_{ij}}{\sqrt{\sigma_{ii}\sigma_{jj}}} = \frac{\sigma_{ij}}{\sigma_i\sigma_j}$$

 O estudo de correlação pressupõe que os dois atributos tenham distribuição normal

Revisão de estatística



63



Revisão de estatística

64

Matriz de Correlação

□ Trata-se de uma matriz simétrica que sumariza a covariância entre p atributos.

$$P_{p \times p} = \begin{bmatrix} 1 & p_{12} & \dots & p_{1p} \\ p_{21} & 1 & \dots & p_{2p} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ p_{p1} & p_{p2} & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

■ Exemplo:

$$P_{2\times 2} = \left[\begin{array}{cc} 1 & -0,3162 \\ -0,3162 & 1 \end{array} \right]$$

65

- Combinação linear
 - Trata-se de uma ferramenta importante na análise de dados multivariados, pois permite sumarizar as informações dos p-atributos originais
 - □ Um atributo Z é combinação linear de outros p atributos se existe um conjunto de escalares a₁, a₂, ..., ap, tal que

$$Z = a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_p X_p$$

Agradecimentos

66

 Agradeço ao professor Guilherme de Alencar Barreto da Universidade Federal do Ceará (UFC) pelo material disponibilizado