Aula 1 - Introdução ao Aprendizado de Máquinas

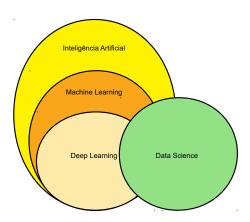
João Florindo

Instituto de Matemática, Estatística e Computação Científica Universidade Estadual de Campinas - Brasil florindo@unicamp.br

- Introdução
- 2 Aprendizado Supervisionado
- 3 Aprendizado Não Supervisionado
- 4 Representação do Modelo Supervisionado

APRENDIZADO DE MÁQUINAS

Arthur Samuel - Conjunto de algoritmos que permite a um computador aprender certa tarefa sem ser explicitamente programado para aquilo.







Aproximadamente 2.250.000.000 resultados (0,48 segundos)

tecnoblog.net > Inteligência Artificial + Machine learning: o que é e por que é tão importante ...

Um exemplo é o machine learning, que pode ser traduzido como aprendizado de máquina ou aprendizagem de máquina: esse é um conceito associado á ...



MACHINE

LEARNING

Marcelo Tas

(INTELIGÊNCIA ..

YouTube - 18 de abr. de 2017







YouTube - 23 de ago, de 201

O que é Machine Learning? #HipstersPontoTube Alura Cursos Online

www.sas.com > ... > Insights sobre Análise de Dados *

Machine learning: o que é e qual sua importância? I SAS

Embora diversos algoritmos de machine learning existam há muito tempo, a capacidade de aplicar cálculos matemáticos complexos ao big data automaticamente .

Filipe Deschamps

www.datascienceacademv.com.br > course > courseid=... + Machine Learning - Data Science Academy

Este é um curso único. Todos os conceitos de Machine Learning são explicados em detalhes. Você estudará os principais algoritmos de Machine Learning e irá ...

medium.com > data-science-brigade > a-diferenca-entre... *

A Diferença Entre Inteligência Artificial, Machine Learning e ... 25 de ago, de 2016 - Tempo e o algoritmo de aprendizado certo fizeram toda a diferença. Deep Learning - Uma Técnica para Implementar Machine Learning.

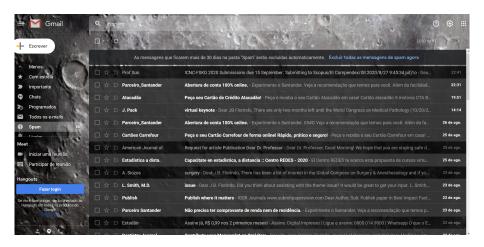




é um ramo de aprendizado de ...



Introdução









10:37 7











Witty TV Shows







Top Picks for Patrick







Top Picks for Tascia







TV Dramas





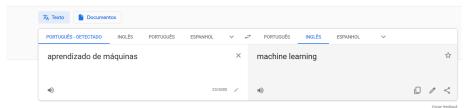








≡ Google Tradutor







DEFINIÇÃO I

Arthur Samuel - Conjunto de algoritmos que permite a um computador aprender certa tarefa sem ser explicitamente programado para aquilo.

DEFINIÇÃO II

Tom Mitchell - Programa de computador aprende a partir de uma experiência E em relação a uma tarefa T e medida de performance P, se essa performance medida por P em E aumenta com a experiência E.

DEFINIÇÃO I

Arthur Samuel - Conjunto de algoritmos que permite a um computador aprender certa tarefa sem ser explicitamente programado para aquilo.

DEFINIÇÃO II

Tom Mitchell - Programa de computador aprende a partir de uma experiência E em relação a uma tarefa T e medida de performance P, se essa performance medida por P em E aumenta com a experiência E.

EXEMPLO - FILTRO ANTI-SPAM

- T: classificar emails como spam ou não
- E: experiência de observar o usuário rotulando emails
- P: proporção de emails rotulados corretamente pelo algoritmo

- Introdução
- Aprendizado Supervisionado
- 3 Aprendizado Não Supervisionado
- 4 Representação do Modelo Supervisionado

APRENDIZADO SUPERVISIONADO

Aprender a partir de dados de entrada x para os quais a resposta y (rótulo) é conhecida. Obter função f(x) tal que f(x) = y. Para um novo dado \hat{x} , obter a nova resposta \hat{y} por $\hat{y} = f(\hat{x})$.

EXEMPLOS

- Preço de casa em função do tamanho
- Valor de uma ação com base no desempenho da companhia
- Taxa de glicose no sangue a partir do espectro de infravermelho

Estes são exemplos de REGRESSÃO: saída contínua

APRENDIZADO SUPERVISIONADO

Aprender a partir de dados de entrada x para os quais a resposta y (rótulo) é conhecida. Obter função f(x) tal que f(x) = y. Para um novo dado \hat{x} , obter a nova resposta \hat{y} por $\hat{y} = f(\hat{x})$.

EXEMPLOS

- Preço de casa em função do tamanho
- Valor de uma ação com base no desempenho da companhia
- Taxa de glicose no sangue a partir do espectro de infravermelho

Estes são exemplos de REGRESSÃO: saída contínua

APRENDIZADO SUPERVISIONADO

Aprender a partir de dados de entrada x para os quais a resposta y (rótulo) é conhecida. Obter função f(x) tal que f(x) = y. Para um novo dado \hat{x} , obter a nova resposta \hat{y} por $\hat{y} = f(\hat{x})$.

EXEMPLOS

- Preço de casa em função do tamanho
- Valor de uma ação com base no desempenho da companhia
- Taxa de glicose no sangue a partir do espectro de infravermelho

Estes são exemplos de REGRESSÃO: saída contínua

MAIS EXEMPLOS

informações de sua dieta

Prever se um indivíduo sofrerá um ataque cardíaco com base em

- Prever se um tumor é maligno ou benigno com base em seu tamanho
- Identificar um dígito em um número de CEP manuscrito

Estes são exemplos de CLASSIFICAÇÃO: saída discreta (categórica)

MAIS EXEMPLOS

informações de sua dieta

Prever se um indivíduo sofrerá um ataque cardíaco com base em

- Prever se um tumor é maligno ou benigno com base em seu tamanho
- Identificar um dígito em um número de CEP manuscrito

Estes são exemplos de CLASSIFICAÇÃO: saída discreta (categórica)

- Introdução
- 2 Aprendizado Supervisionado
- 3 Aprendizado Não Supervisionado
- 4 Representação do Modelo Supervisionado

APRENDIZADO NÃO SUPERVISIONADO

Aprender a partir de dados cuja saída y NÃO é conhecida. Identificar padrões nestes dados.

EXEMPLOS

- Agrupamento: identificar regiões mais ou menos seguras com base em índices de criminalidade; segmentação de mercado; Google Notícias
- Eliminação/redução de dados redundantes (redução de dimensionalidade)
- Detecção de anomalias: fraude de cartão de crédito, etc.

APRENDIZADO NÃO SUPERVISIONADO

Aprender a partir de dados cuja saída y NÃO é conhecida. Identificar padrões nestes dados.

EXEMPLOS

- Agrupamento: identificar regiões mais ou menos seguras com base em índices de criminalidade; segmentação de mercado; Google Notícias
- Eliminação/redução de dados redundantes (redução de dimensionalidade)
- Detecção de anomalias: fraude de cartão de crédito, etc.

- Introdução
- 2 Aprendizado Supervisionado
- 3 Aprendizado Não Supervisionado
- Representação do Modelo Supervisionado

NOTAÇÃO:

 $\begin{array}{ll} \{(x^{(i)},y^{(i)})\}_{i=1}^m & \text{Conjunto de treinamento} \\ m & \text{Número de exemplos no treinamento} \\ x & \text{Variáveis de entrada / atributos (} \textit{features}) \\ y & \text{Variável de saída / alvo} \\ (x^{(i)},y^{(i)}) & \textit{i-ésimo exemplo de treinamento} \\ \end{array}$

