



# Inversão Não-Linear Aplicada a dados geofísicos

Professor: Rodrigo Bijani Mario Martins Ramos (Seu Mario) 2019/1

Tema: Capítulo 6: Aprendizado de máquina





### Calendário - Alteração

#### O cumpridas

- O a cumprir
- O provas

#### **JANEIRO**

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

1 2 3 4 5
6 7 8 9 10 11 12
13 14 15 16 17 18 19

 13
 14
 15
 16
 17
 18
 19

 20
 21
 22
 23
 24
 25
 26

 27
 28
 29
 30
 31
 --

#### MAIO

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

1 2 3 4 5 6 7 8 9 0 11 12 13 14 15 16 7 18 19 20 21 22 23 24 25 26 27 28 29 30 41

#### **SETEMBRO**

 Dom
 Seg
 Ter
 Qua
 Qui
 Sex
 Sáb

 1
 2
 3
 4
 5
 6
 7

 8
 9
 10
 11
 12
 13
 14

 15
 16
 17
 18
 19
 20
 21

 22
 23
 24
 25
 26
 27
 28

 29
 30

#### **FEVEREIRO**

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25 26 27 28

#### JUNHO

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 15 16 17 18 19 20 2 22 23 24 25 26 27 28 29 30

#### **OUTUBRO**

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25 26 27 28 29 30 31

#### MARÇO

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25 26 27 28 29 30

#### JULHO

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 9 20 21 22 23 24 25 26 27 28 29 30 31

#### **NOVEMBRO**

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25 26 27 28 29 30

#### **ABRIL**

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 9 20 21 22 23 24 25 6 27 28 29 30

#### AGOSTO

Dom Seg Ter Qua Qui Sex Sáb

 4
 5
 6
 7
 8
 9
 10

 11
 12
 13
 14
 15
 16
 17

 18
 19
 20
 21
 22
 23
 24

 25
 26
 27
 28
 29
 30
 31

#### **DEZEMBRO**

 Dom
 Seg
 Ter
 Qua
 Qui
 Sex
 Sáb

 1
 2
 3
 4
 5
 6
 7

 8
 9
 10
 11
 12
 13
 14

 15
 16
 17
 18
 19
 20
 21

 22
 23
 24
 25
 26
 27
 28

 29
 30
 31





#### Ementa v.2

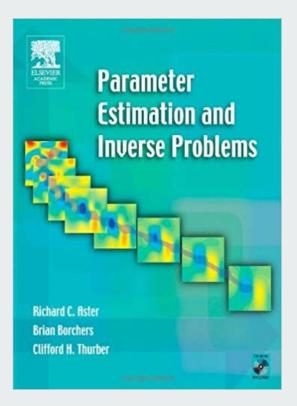
- Cap 1: Introdução;
  - O que é inversão?;
  - Conceitos preliminares;
  - Objetivos do curso;
- Cap 2: Formulação;
  - Revisão de operadores matriciais;
  - Problemas lineares;
  - Problemas não lineares;
- Cap 3: Problemas não-lineares
  - Problemas de otimização;
  - Tipos de problemas de otimização;
  - Estabilização de problemas inversos;
  - Problemas geofísicos propostos;

- Cap 4: Otimização numérica determinística
  - Conceito de Heurística;
  - Método do gradiente (máxima descida);
  - Métodos de Newton e Quase-Newton;
  - Método de Gauss-Newton e Levenberg-Marguardt;
  - Aplicação aos problemas geofísicos propostos;
- Cap 5: Otimização numérica estocástica
  - Conceito de estocástico e Meta-Heurística;
  - Método de Monte Carlo;
  - Algoritmo do Simplex;
  - Método do Arrefecimento simulado:
  - Método dos Algoritmos Genéticos;
  - Aplicação aos problemas geofísicos propostos;
  - Cap 6: Aprendizagem de máquina;
    - o Introdução;
    - Classificadores <del>supervisionado</del> e não-supervisionados





Parameter Estimation and Inverse Problems (Aster)



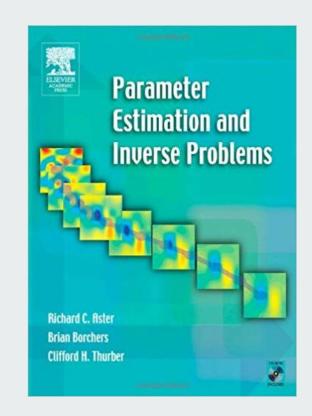




### Parameter Estimation and Inverse Problems (Aster)

Problema: f(m) = d

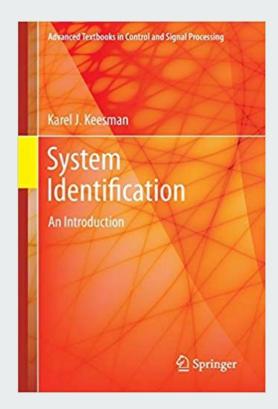
- Problema direto (encontrar <u>d</u> com base em <u>m</u>).
- Problema Inverso (encontrar **m** com base em **d**).
- Identificação de Sistema (system identification problem).
   (Encontrar <u>f</u> com base em <u>m</u> e <u>d</u>).







System Identification: An Introduction (Keesman)

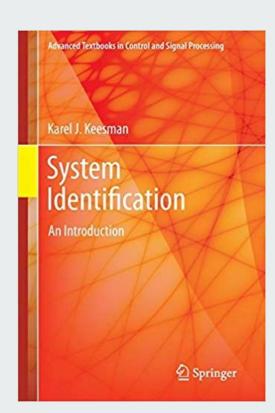






#### System Identification: An Introduction (Keesman) Exemplos de modelos

- White box model: leis da física (matemática).
  - F = m a
- Grey box model: parâmetros incertos/desconhecidos obtidos à partir dos dados.
  - $\circ$  Gardner, 1974 (Empírica)  $ho = lpha V_p^eta$
- Black box model: modelos lineares que não tem (necessariamente) relação com as leis físicas ou com os processos envolvidos.
  - Reconhecimento facial



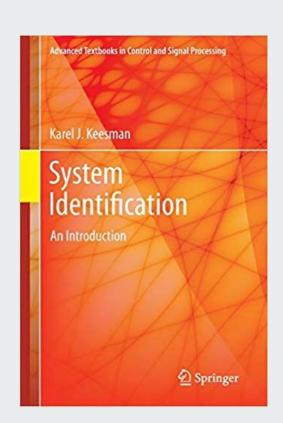




### System Identification: An Introduction (Keesman)

#### modelos

- White box model: leis da física (matemática).
- Grey box model: parâmetros incertos/desconhecidos obtidos à partir dos dados.
- Black box model: Machine Learning e Clusterização.





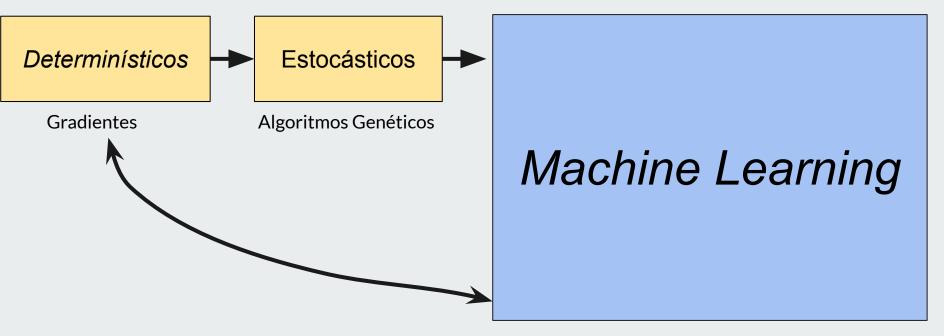






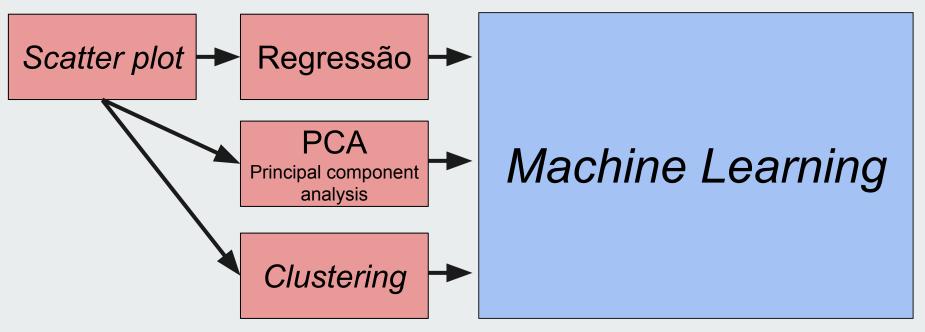


#### **Problema Inverso**



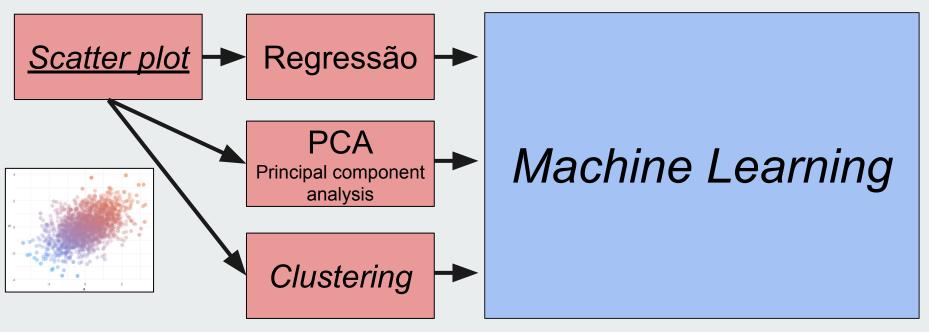






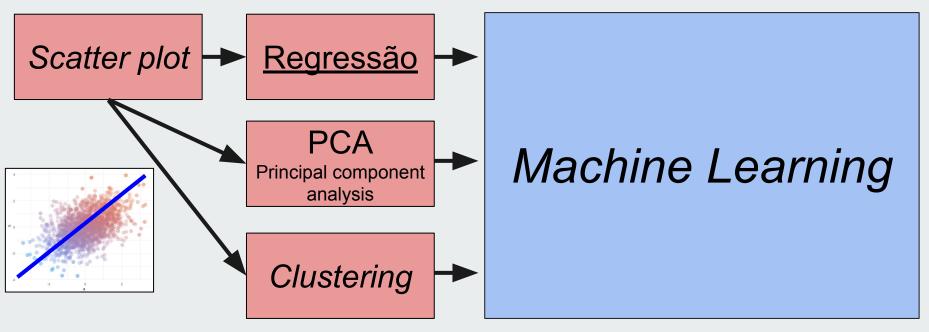






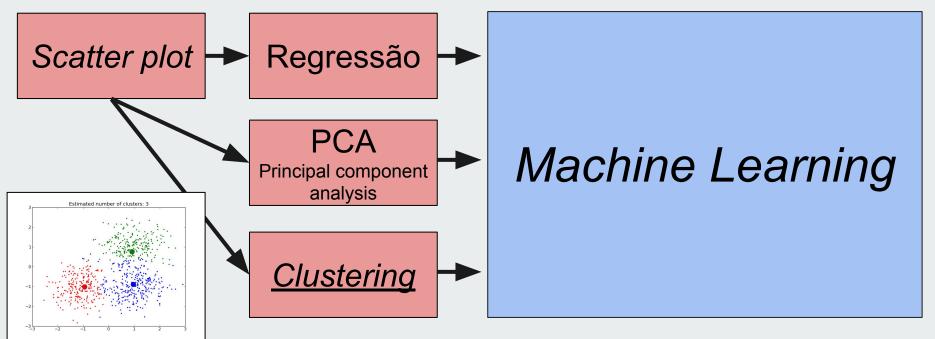








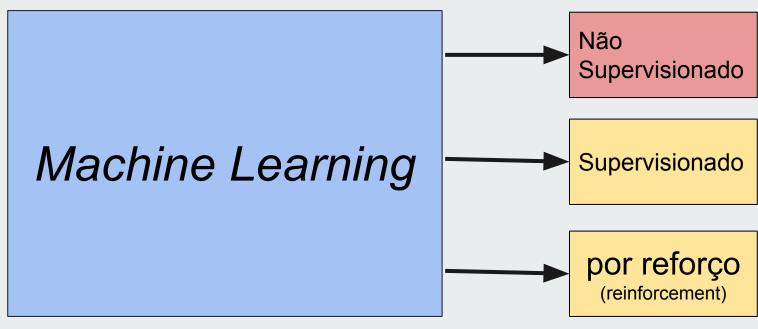








Subdivisões do Aprendizado:

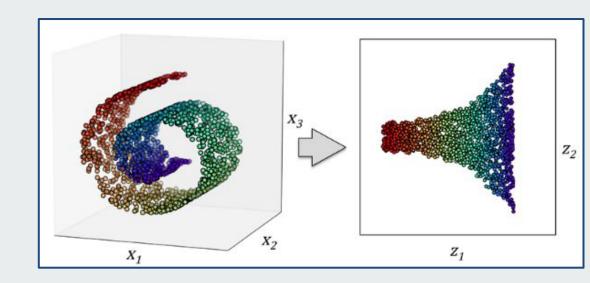






#### Redução de dimensões

- Remoção de ruídos.
- Facilitar a visualização do dado.
- Reduzir o custo computacional.

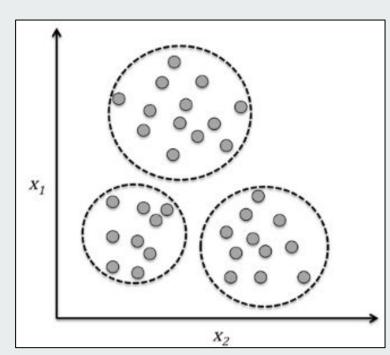






#### Não Supervisionado - Clustering (Agrupamento)

- Encontrar padrões nos próprios dados.
- Não se conhece o resultado, mas se sabe a estrutura do problema (eu sei aonde quero chegar).
- Explorar a estrutura dos dados.







#### Não Supervisionado - Clustering

Α

Affinity propagation

· Automatic clustering algorithms

В

BFR algorithm

BIRCH

C

· Canopy clustering algorithm

· Chinese Whispers (clustering method)

· Cluster-weighted modeling

· Cobweb (clustering)

· Complete-linkage clustering

· Constrained clustering

CURE algorithm

D

· Data stream clustering

DBSCAN

Е

Expectation–maximization algorithm

F

FLAME clustering

Fuzzy clustering

н

Hierarchical clustering

· Hoshen-Kopelman algorithm

I

· Information bottleneck method

K

K q-flats

K-means clustering

K-means++

K-medians clustering

K-medoids

K-SVD

L

· Linde-Buzo-Gray algorithm

· Low-energy adaptive clustering hierarchy

M

Mean shift

N

· Nearest-neighbor chain algorithm

Neighbor joining

0

OPTICS algorithm

P

Pitman-Yor process

0

Quantum clustering

S

Self-organizing map

SimRank

· Single-linkage clustering

Spectral clustering

• SUBCLU

U

UPGMA

w

· Ward's method

WPGMA





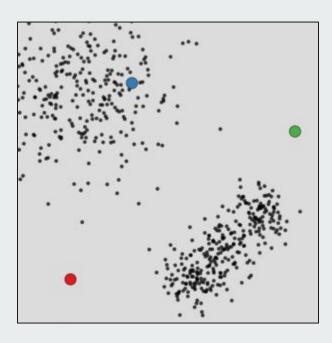
#### Não Supervisionado - Clustering

A	<ul><li>FLAME clustering</li><li>Fuzzy clustering</li></ul>	<ul><li>Nearest-neighbor chain algorithm</li><li>Neighbor joining</li></ul>
Affinity propagation     Automatic clustering algorithms	н	0
B  • BFR algorithm	<ul><li>Hierarchical clustering</li><li>Hoshen–Kopelman algorithm</li></ul>	OPTICS algorithm
BIRCH	I Information bottleneck method	Pitman–Yor process
С		Q
Canopy clustering algorithm Chinese Whispers (clustering method) Cluster-weighted modeling Cobweb (clustering) Complete-linkage clustering Constrained clustering CURE algorithm	<ul> <li>K q-flats</li> <li>K-means clustering</li> <li>K-means++</li> <li>K-medians clustering</li> <li>K-medoids</li> <li>K-SVD</li> </ul>	<ul> <li>Quantum clustering</li> <li>Vizeus</li> <li>Self-organizing map</li> <li>SimRank</li> <li>Single-linkage clustering</li> <li>Spectral clustering</li> <li>SUBCLU</li> </ul>
<ul><li>Data stream clustering</li><li>DBSCAN</li></ul>	L  Linde-Buzo-Gray algorithm  Low-energy adaptive clustering hierarchy	U • UPGMA
E	M	W • Ward's method
Expectation–maximization algorithm	Mean shift  N	• WPGMA





**K-Means** 

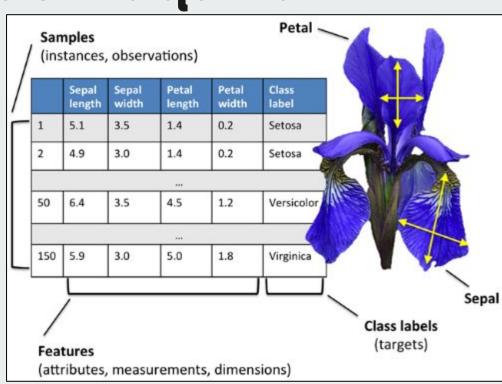






#### Supervisionado

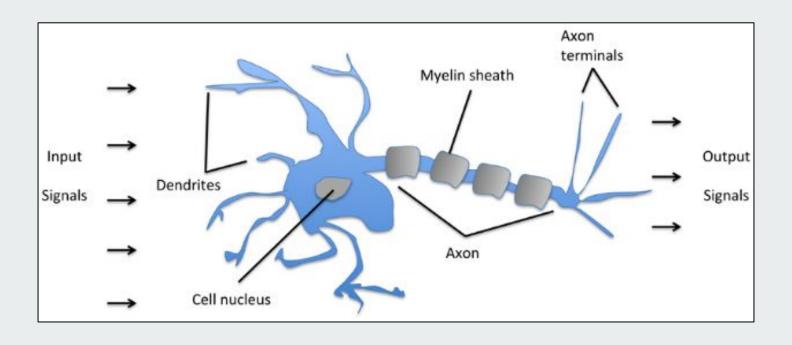
- Já se conhece a resposta correta.
- O modelo é treinado para alcançar a resposta correta (já conhecida).
- Possui um "sistema de recompensas" para que o modelo alcance a resposta correta.







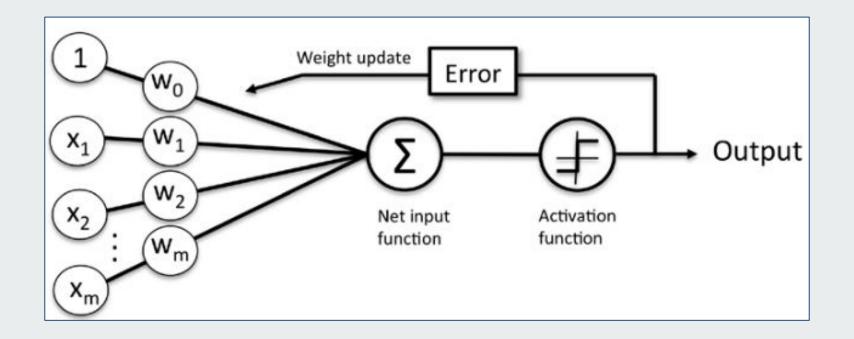
#### Supervisionado perceptron e redes







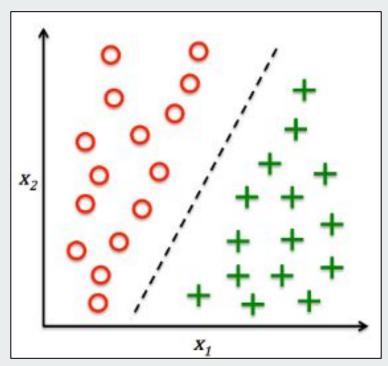
Supervisionado perceptron e redes







Supervisionado perceptron e redes



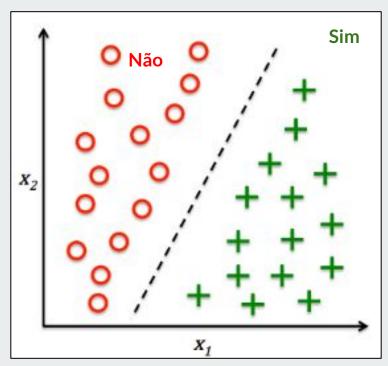
Ir pro quadro!

- SVM
- Perceptron
- Backpropagation
- etc...





Supervisionado perceptron e redes



Ir pro quadro!

- SVM
- Perceptron
- Backpropagation
- etc...

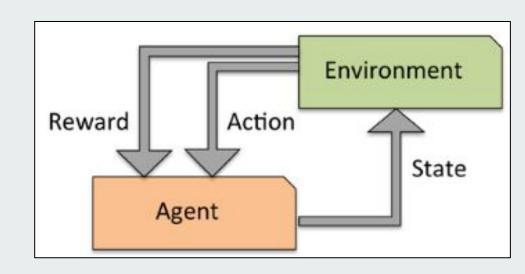




#### Por Reforço

O aprendizado por reforço (reinforcement learning) é bem similar ao aprendizado supervisionado,

a diferença é que as decisões são tomadas de forma aleatória, pois o objetivo não é "copiar" o treinador, mas sim criar um modelo completamente distinto, que pode superar o treinador.



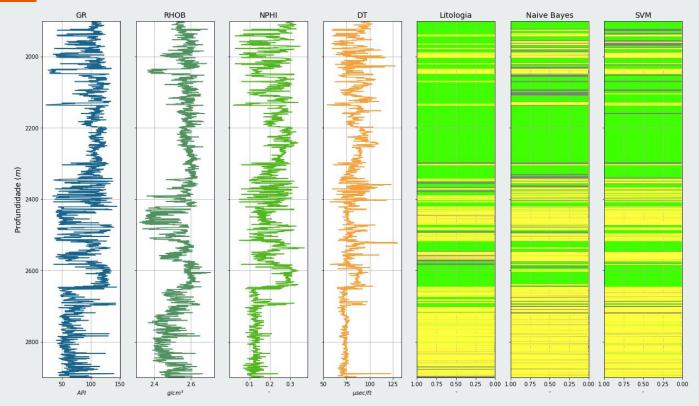




Relacionar dados discretos, contínuos e classificatórios

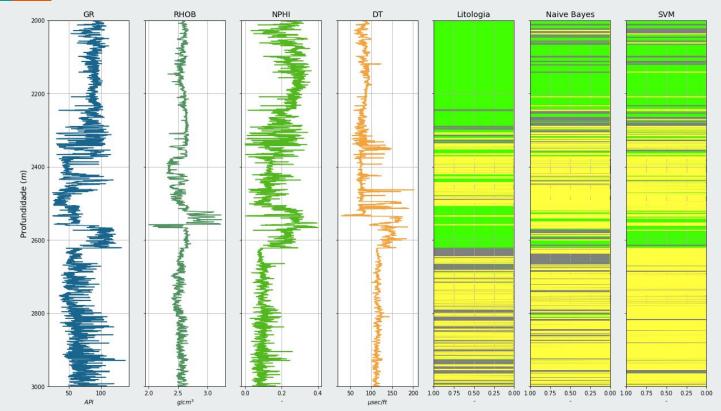
















### Bayesian network classifiers for mineral potential mapping

Alok Porwal; E.J.M. Carranza; M. Halea.

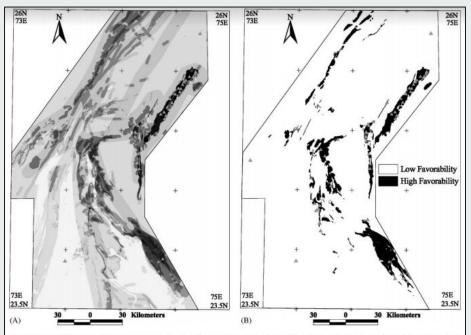


Fig. 5. Favorability maps generated using naive classifier, (A) gray-scale favorability map and (B) binary favorability map. Gray triangles are known base metal deposits.





A general approach for porosity estimation using artificial neural network method: a case study from Kansas gas field

SAGAR SINGH; ALI ISMET KANLI; AND SELCUK SEVGEN.

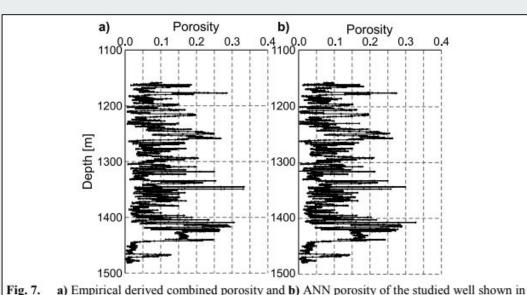


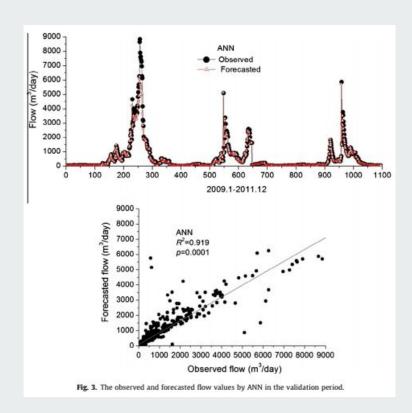
Fig. 1.





A comparative study of artificial neural network, adaptive neuro fuzzy inference system and support vector machine for forecasting river flow in the semiarid mountain region

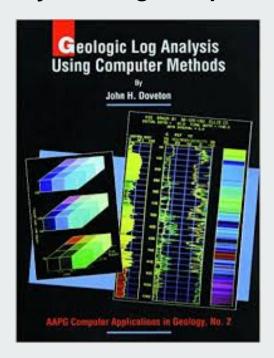
Zhibin He; Xiaohu Wen; Hu Liu; Jun Du;







#### **Geologic Log Analysis Using Computer Methods - Doveton**



Abricon -
TABLE OF CONTENTS
Chapter 1
Statistical Methods for Log Analysis of Reservoir Properties
Chapter 2
Graphical Techniques for the Analysis and Display of Logging Information
Chapter 3
Compositional Analysis of Lithologies from Wireline Logs 4
Chapter 4
Multivariate Pattern Recognition and Classification Methods
Chapter 5
Theory and Applications of Time Series Analysis to Wireline Logs
Chapter 6
Lateral Correlation and Interpolation of Logs12
Chapter 7
Applications of Artificial Intelligence to Log Analysis





# **Python Machine Learning**

scikits learn

A scikit-learn é uma biblioteca de aprendizado de máquina e estatística de código aberto para a linguagem de programação Python.

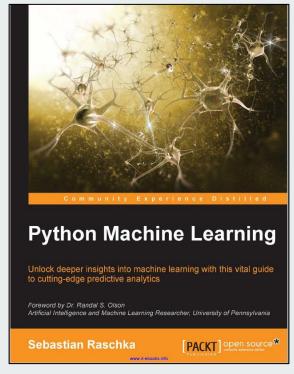






# **Python Machine Learning**

**Python Machine Learning - Raschka** 

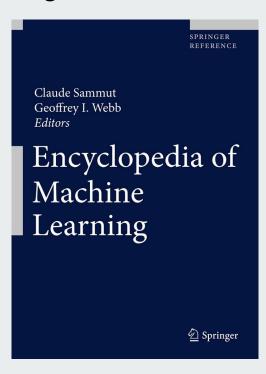






# **Python Machine Learning**

**Encyclopedia of Machine Learning - (Sammut; Webb)** 







# Exemplo k-means

Ir pro script!