



UNIVERSIDADE DE SÃO PAULO
INSTITUTO DE CIÊNCIAS MATEMÁTICAS E DE COMPUTAÇÃO
Departamento de Ciências de Computação

SCC-5809

Redes Neurais

João Luís Garcia Rosa¹

¹Departamento de Ciências de Computação
Instituto de Ciências Matemáticas e de Computação
Universidade de São Paulo - São Carlos
joaoluis@icmc.usp.br

2012

Sumário

1

Redes Neurais

- A disciplina SCC 5809
- Objetivos
- Avaliação

Sumário

1

Redes Neurais

- A disciplina SCC 5809
- Objetivos
- Avaliação

Programa

1. Cognição e Modelo Biológico

- Introdução
- Aplicações
- Histórico
- O Cérebro como Modelo
- Sinapses
- Sistema Nervoso
- A Hipótese de Hebb
- Ramón y Cajal

2. Topologia e Representação

- Arquiteturas de Redes
- Representação do Conhecimento

3. Aprendizado Conexionista

- Por Correção de Erro
- Hebbiano
- Competitivo
- Supervisionado
- Não-supervisionado

Programa

4. Perceptron de Camada Única

- Arquitetura
- Algoritmo LMS
- Aplicações

5. Perceptron de Múltiplas Camadas

- Arquitetura
- Algoritmo backpropagation
- Aplicações

6. Redes RBF

- Arquitetura
- Treinamento
- RBF vs. MLP

7. Neurodinâmica e Redes Associativas

- Neurodinâmica
- Rede de Hopfield
- Memória Associativa

Programa

8. Auto-organização

- Princípios da auto-organização
- Principal Components Analysis
- Mapas auto-organizáveis de Kohonen

9. Redes Neurais Artificiais Biologicamente Plausíveis

Sumário

1

Redes Neurais

- A disciplina SCC 5809
- **Objetivos**
- Avaliação

Objetivos

- Apresentar ao aluno os conceitos básicos de Redes Neurais e seus principais modelos.
- Analisar o comportamento destes modelos, suas capacidades fundamentais e limitações, possibilitando a utilização destas técnicas na resolução de problemas práticos.

Justificativa

- As pesquisas em Redes Neurais está em pleno desenvolvimento e os resultados obtidos na solução de problemas complexos (visão, voz, etc.), muitos deles ainda não resolvidos satisfatoriamente em computadores digitais, têm despertado o interesse de pesquisadores de diversas áreas, tais como, processamento de imagens, reconhecimento de padrões, robótica, controle, otimização, processamento paralelo, etc.
- Por seu caráter multidisciplinar, acredita-se que este curso atrairá estudantes de pós-graduação de diversas áreas e proporcionará o desenvolvimento de importantes pesquisas envolvendo Redes Neurais.

Eventos e Publicações

- Principais Eventos em Redes Neurais:
 - SBRN - Simpósio Brasileiro de Redes Neurais
 - IJCNN - International Joint Conference on Neural Networks
- Principais Publicações:
 - IEEE Transactions on Neural Networks
 - Neural Networks

Material e Aulas

- **Material:**

- CoteiaWiki: http://wiki.icmc.usp.br/index.php/SCC-5809_%28Joaoluis%29

- **Aulas:**

- Quartas: 09h00-12h00
- Sala: 3-011

Sumário

1

Redes Neurais

- A disciplina SCC 5809
- Objetivos
- Avaliação

Avaliação

- 2 provas:
 - $P_1 = 03/10$
 - $P_2 = 28/11$
- 3 trabalhos de programação individuais¹: T_1 , T_2 e T_3 :
 - Submissão do Trabalho T_1 (implementar uma MLP com BP para reconhecimento de dígitos): 28/9.
 - Submissão do Trabalho T_2 (implementar uma RBF, Hopfield ou SOM): 01/11.
 - Submissão do Trabalho T_3 (implementar uma rede biologicamente mais plausível)²: 05/12.

¹ Implementar em qualquer linguagem de programação

² É possível a substituição do Trabalho 3 por um artigo

Avaliação

- MP = Média Ponderada das Provas:
 - $MP = P_1 * 0,4 + P_2 * 0,6$
- MT = Média Aritmética dos Trabalhos
- MF = Média Final:
 - Se $MP \geq 5,0$ e $MT \geq 5,0$ então $MF = (6*MP + 4*MT)/10$
 - Se $MP < 5,0$ ou $MT < 5,0$ então $MF = \text{menor valor entre } MP \text{ e } MT$

Integridade Acadêmica

- A “cola” ou plágio em provas, exercícios ou atividades práticas implicará na atribuição de nota zero para todos os envolvidos.
- Dependendo da gravidade do incidente, o caso será levado ao conhecimento da Coordenação, para as providências cabíveis.
- Na dúvida do que é considerado cópia ou plágio, o aluno deve consultar o professor antes de entregar um trabalho.

Bibliografia Básica I



S. Haykin

Neural networks - a comprehensive foundation.
2nd. edition. Prentice Hall, 1999.

Bibliografia Complementar I

- [1] D. H. Ackley, G. E. Hinton, and T. J. Sejnowski
A learning algorithm for Boltzmann machines.
Cognitive Science, vol. 9, pp. 147–169, 1985.
- [2] J. A. Anderson and E. Rosenfeld (Eds.)
Talking Nets - An Oral History of Neural Networks.
A Bradford Book. The MIT Press, 1998.
- [3] M. A. Arbib (Ed.)
The Handbook of Brain Theory and Neural Networks.
Second edition. A Bradford Book - The MIT Press, 2003.
- [4] A. P. Braga, A. P. L. F. Carvalho e T. B. Ludermir
Redes Neurais Artificiais - Teoria e Aplicações.
2a. edição. Editora LTC, 2007.

Bibliografia Complementar II

- [5] D. S. Broomhead and D. Lowe

Multivariable functional interpolation and adaptive networks.

Complex Systems, vol. 2, pp. 321-355, 1988.

- [6] A. E. Bryson and Y.-C. Ho

Applied Optimal Control.

Blaisdell, New York, 1969.

- [7] F. Crick and C. Asanuma

Certain Aspects of the Anatomy and Physiology of the Cerebral Cortex.

in J. L. McClelland and D. E. Rumelhart (eds.), *Parallel Distributed Processing*, Vol. 2, Cambridge, Massachusetts - London, England, The MIT Press, 1986.

Bibliografia Complementar III

- [8] C. Eliasmith and C. H. Anderson
Neural Engineering - Computation, Representation, and Dynamics in Neurobiological Systems.
A Bradford Book, The MIT Press, 2003.
- [9] J. L. Elman
Finding Structure in Time.
Technical Report, Center for Research in Language,
UCSD, Number CRL-8801, April 1988.
- [10] D. O. Hebb
The Organization of Behavior: A Neuropsychological Theory.
Wiley, 1949.

Bibliografia Complementar IV

- [11] G. E. Hinton and J. L. McClelland
Learning Representations by Recirculation.
in *Neural Information Processing Systems*, D. Z. Anderson
(Ed.), American Institute of Physics, New York, 358–366,
1988.
- [12] J. J. Hopfield
*Neurons with graded response have collective
computational properties like those of two-state neuron.*
Proceedings of the National Academy of Sciences (USA),
79:2554–2558, 1982.

Bibliografia Complementar V

[13] M. I. Jordan

Attractor Dynamics and Parallelism in a Connectionist Sequential Machine.

Proceedings of the Eighth Annual Cognitive Science Society Conference, pp. 531–546, Amherst, MA. Erlbaum, 1986.

[14] E. R. Kandel, J. H. Schwartz, and T. M. Jessell

Principles of Neural Science.

Fourth Edition. McGraw-Hill, 2000.

[15] T. Kohonen

Self-organized formation of topologically correct feature maps.

Biological Cybernetics, vol. 43, pp. 59–69, 1982.

Bibliografia Complementar VI

[16] R. P. Lippmann

An Introduction to Computing with Neural Nets.
IEEE ASSP Magazine, April 1987, pp. 4–22.

[17] J. L. McClelland and D. E. Rumelhart (Eds.)

Parallel Distributed Processing - Explorations in the Microstructure of Cognition.

Volume 2: Psychological and Biological Models. A Bradford Book - The MIT Press, 1986.

[18] W. S. McCulloch and W. Pitts

A logical calculus of the ideas immanent in nervous activity

Bulletin of Mathematical Biophysics, 5, pp. 115-133, 1943.

Bibliografia Complementar VII

[19] M. Minsky

A Neural-Analogue Calculator Based upon a Probability Model of Reinforcement.

Harvard University Psychological Laboratories,
Cambridge, Massachusetts, January 8, 1952.

[20] M. L. Minsky and S. Papert

Perceptrons: An Introduction to Computational Geometry.
MIT Press, Cambridge, Massachusetts, 1969.

[21] NEURALTOOLS.

<http://www.palisade.com/neuraltools/?gclid=CMr4tOyZlqQCFYTu7QodLCuPCA>.

Bibliografia Complementar VIII

[22] R. C. O'Reilly

Biologically Plausible Error-driven Learning using Local Activation Differences: The Generalized Recirculation Algorithm.

Neural Computation, 8:5, pp. 895–938, 1996.

[23] R. C. O'Reilly

Six principles for biologically-based computational models of cortical cognition.

Trends in Cognitive Science, 2, 455–462, 1998.

[24] R. C. O'Reilly and Y. Munakata

Computational Explorations in Cognitive Neuroscience - Understanding the Mind by Simulating the Brain.

A Bradford Book - The MIT Press, 2000.

Bibliografia Complementar IX

[25] R. A. F. Romero

SCC-5809 Redes Neurais.

Slides e listas de exercícios. Programa de Pós-Graduação em Ciência de Computação e Matemática Computacional. ICMC/USP, 2010.

[26] J. L. G. Rosa

Fundamentos da Inteligência Artificial.

Editora LTC. Rio de Janeiro, 2011.

[27] J. L. G. Rosa

Biologically Plausible Artificial Neural Networks.

A two-hour tutorial presented at IJCNN 2005 -
International Joint Conference on Neural Networks,
Montréal, Canada, July 31st. 2005. Available at

Bibliografia Complementar X

<http://ewh.ieee.org/cmte/cis/mtsc/ieeeccis/contributors.htm>.

[28] J. L. G. Rosa

An Artificial Neural Network Model Based on Neuroscience: Looking Closely at the Brain.

in V. Kurková, N. C. Steele, R. Neruda, and M. Kárný (Eds.), *Artificial Neural Nets and Genetic Algorithms - Proceedings of the International Conference in Prague*, Czech Republic, 2001 - ICANNGA-2001. April 22-25, Springer-Verlag, 138–141, 2001.

[29] F. Rosenblatt

The perceptron: A perceiving and recognizing automaton.
Report 85-460-1, Project PARA, Cornell Aeronautical Lab., Ithaca, NY, 1957.

Bibliografia Complementar XI

[30] D. E. Rumelhart and J. L. McClelland (Eds.)

Parallel Distributed Processing - Explorations in the Microstructure of Cognition.

Volume 1: Foundations. A Bradford Book - The MIT Press, 1986.

[31] S. Russell and P. Norvig

Artificial Intelligence - A Modern Approach.

2nd. edition. Prentice Hall, Inc., 2001.

[32] R. Sun

Hybrid connectionist/symbolic systems.

in *The Handbook of Brain Theory and Neural Networks*, 2nd. edition, M. A. Arbib (Ed.), A Bradford Book, MIT Press, 543–547, 2003.

Bibliografia Complementar XII

[33] J. von Neumann

Theory and Organization of Complicated Automata.

in Burks, A. W., ed. (1966), *Theory of Self-Reproducing Automata [by] John von Neumann*, University of Illinois Press, Urbana., pp. 29–87 (Part One).

[34] B. Widrow and M. E. Hoff

Adaptive switching circuits.

in *1960 IRE WESCON Convention Record*, pp. 96–104, New York, 1960.

[35] N. Wiener

Cybernetics.

Wiley, New York, 1948.