



UNIVERSIDAD DE LAS PALMAS
DE GRAN CANARIA

GUÍA DOCENTE

CURSO: 2006/07

12706 - TEORÍA DE LA COMPUTACIÓN NEURONAL

ASIGNATURA: 12706 - TEORÍA DE LA COMPUTACIÓN NEURONAL

CENTRO: Escuela de Ingeniería Informática

TITULACIÓN: Ingeniero en Informática

DEPARTAMENTO: INFORMÁTICA Y SISTEMAS

ÁREA: Ciencia De La Comp. E Intel. Artificial

PLAN: 10 - Año 199**ESPECIALIDAD:**

CURSO: Tercer curso **IMPARTIDA:** Primer semestre **TIPO:** Obligatoria

CRÉDITOS: 6

TEÓRICOS: 3

PRÁCTICOS: 3

Descriptores B.O.E.

Fundamentos y Herramientas Matemáticas. Redes de Autómatas. Autómatas Celulares. Neurodinámica. Formalismos de Adaptación: Aprendizaje. Arquitecturas de Redes Neuronales

Temario

MÓDULO I. INTRODUCCIÓN. (4 Horas).

Bibliografía: [Rojas-96], [Simpson-90], [Hecht-Nilsson-90a], [Hertz-91], [Dayhoff-90], [Crick-86], [McClelland-86b], [Kahana-90]

TEMA I.1

COMPUTACIÓN NEURONAL: PARADIGMA BIOLÓGICO Y ARTIFICIAL

1.1. Introducción.

1.2. La Computación Neuronal (CN): Concepto, y Descripción.

1.3.- Inspiración desde la Neurociencia.

1.4.- Evolución Histórica de las Redes Neuronales Artificiales.

1.5.- Interés, Ventajas y Aplicabilidad de la Computación Neuronal.

1.6.- Computación y Computabilidad: La Computación Neuronal.

1.7.- Modelos de Computación.

1.8.- Sistema Biológico: La Neurona.

1.9.- Transmisión de Información.

1.10.- La Neurona: Un Sistema Auto-Organizativo.

1.11.- Las Redes Neuronales Artificiales como Aproximación de Funciones.

MÓDULO II. FUNDAMENTOS Y HERRAMIENTAS MATEMÁTICAS Y DE MODELADO. (10 Horas).

Bibliografía: [Fogelman-87], [Rojas-96], [Wolfram-94], [Weisbuch-90], [Hertz-91], [Simpson-90], [Skapura-96], [Freeman-91], [Freeman-94], [FINE-99], [Hecht-Nilsson-90a], [Kohonen-97], [Rumelhart-86b].

TEMA II. 1

COMPUTACIÓN SOBRE REDES DE AUTÓMATAS

1.1.- Introducción

1.2.- Redes de Autómatas

- 1.3.- Conceptos Matemáticos Básicos para la Computación con Redes de Autómatas:
 - 1.3.1.- Espacios Vectoriales.
 - 1.3.2.- Calculo Matricial.
 - 1.3.3.- Análisis PCA.
- 1.4.- Computación sobre Redes de Autómatas

TEMA II.2

FUNDAMENTOS DE REDES NEURONALES ARTIFICIALES

- 2.1. Antecedentes.
- 2.2.- Redes Neuronales Artificiales y Lógica de Umbral
- 2.3.- Caracterización General de las Redes Neuronales Artificiales.
- 2.4.- Sobre las Unidades de Proceso en las Redes Neuronales Artificiales.
- 2.5.- Arquitectura de Red.
 - 2.5.1.- Topología de Conexiones
 - 2.5.2.- Neurodinámica: Modelos de Computación Local Lineales y de Base Radial.
 - 2.5.3.- Proposito de la Red.
- 2.6.- Paradigmas y Organización de las Redes Neuronales Artificiales.
- 2.7.- Estabilidad y Convergencia.
- 2.8.- Simulación de las RNAs.

TEMA II.3

MECÀNICA ESTADÍSTICA FORMAL DE REDES NEURONALES ARTIFICIALES

- 3.1.- Antecedentes.
- 3.2.- La Distribución de Boltzmann-Gibbs
- 3.3.- Energía Libre y Entropía
- 3.4.- Mecánica Estadística de Sistemas de Materiales Magnéticos
- 3.5.- Redes Estocásticas

MÓDULO III. APRENDIZAJE: PROCESOS, LEYES Y ALGORITMOS. (4) Horas).

Bibliografía: [Rojas-96], [Hertz-91], [Nilsson-90], [Simpson-90], [Judd-90], [Sutton-98], [Arbib-98], [Eggermont/90], [Hecht-Nielsen/90a], [Kohonen/89a], [Dayhoff/90], [Rumelhart/86c], [Maren/90], [Nelson/91], [Hebb/49], [Widrow/85] [Carling/92], [Kung/93], [Caudill-92], [Haykin/94], [Diamantaras/96].

TEMA III.1

CONCEPTOS, FUNCIONES, METODOS Y LEYES DE APRENDIZAJE EN REDES NEURONALES ARTIFICIALES: BASES BIOLÓGICAS

- 1.1.- Antecedentes.
- 1.2.- Plasticidad en la Red Neuronal Biologica. Aprendizaje
- 1.3.- Aspectos Sobre Funciones y Adaptación en las Redes Neuronales Artificiales.
- 1.4.- Modelo y Protocolo de Aprendizaje
- 1.5.- Aprendizaje por Coincidencia.
- 1.6.- Aprendizaje de Realización.
- 1.7.- Algoritmo de Aprendizaje Supervisado: Convergencia y Complejidad
- 1.8.- Aprendizaje Competitivo.
- 1.9.- Aprendizaje Espaciotemporal.

MÓDULO IV. ARQUITECTURAS DE REDES NEURONALES ARTIFICIALES. (12 Horas).

Bibliografía: [Rojas-96], [Hertz-91], [Nilsson-90], [Simpson-90], [Arbib-98], [Skapura-96], [Freeman-91], [Freeman-94], [Hecht-Nielsen-90a], [Kohonen-97], [Rumelhart-86b], [Dayhoff-90], [Carling/92], [Wasserman/89], [Davalos/90], [Lippman/87], [Khanna/90], [Maren/90], [Widrow/60], [Jian-Kang Wu/94], [Kung/93], [Haykin/94], [Kohonen/88a], [Kohonen/88b], [Kohonen/89a], [Hopfield/82], [Mehra/92].

TEMA IV.1

REDES NEURONALES ARTIFICIALES SUPERVISADAS MULTICAPA

- 1.1. Introducción.
- 1.2. Redes Neuronales de Mapping.
- 1.3. Teorema del Kolmogorov.
- 1.4. El Madaline
- 1.5. El Perceptrón.
- 1.6.- Convergencia y Complejidad del Algoritmo del Perceptrón.
- 1.7. Red Neuronal Backpropagation

TEMA IV.2

REDES NEURONALES NO SUPERVISADAS. MAPAS AUTO-ORGANIZATIVOS DE KOHONEN

- 2.1.- Introducción.
- 2.2.- Aprendizaje no Supervisado mediante Competición
- 2.3.- Análisis de Convergencia para Aprendizaje Competitivo.
- 2.4.- Redes Neuronales para Análisis de Componentes Principales
- 2.6.- Modelo de Kohonen.
- 2.7.- Mapas Topológicos de Características Autoorganizados de Kohonen.
- 2.8.- Aplicaciones de las Redes Neuronales no supervisadas estudiadas.

TEMA IV.3

REDES NEURONALES ASOCIATIVAS Y ESTOCÁSTICAS

- 3.1.- Introducción.
- 3.2.- El Asociador Lineal.
- 3.3.- Redes Neuronales Asociativas Recurrentes (Red de Hopfield).
- 3.4.-La Máquina de Boltzman.

Requisitos Previos

Ecuaciones Diferenciales Ordinarias. Cálculo Multivariante. Probabilidad y Estadística Básica. Álgebra Lineal. Teoría de Autómatas y Redes Neuronales. Programación. Conocimientos básicos de estructura de datos.

Objetivos

El objetivo global y general de esta asignatura es la introducción y formación rigurosa del alumno en un nuevo enfoque de Computación distinto de la Computación Programada. Estudiar la computación por redes neuronales artificiales. La obtención de este objetivo global se consigue mediante objetivos específicos y operativos. El primero de estos objetivos es que el alumno alcance un conocimiento de los fundamentos teóricos de la computación neuronal que le permitan entenderla así como participar en su construcción y su aplicación como futuro ingeniero en informática. Proporcionar al alumno un conocimiento adecuado de los elementos básicos de las redes neuronales artificiales (RNAs). Es decir tener conocimiento y manejo de la neurodinámica, topología de conexiones y mecanismos de adaptabilidad (aprendizaje) de las RNAs. Por último conocer las principales arquitecturas neuronales tanto desde un punto de vista teórico como práctico. Adquirir capacidad de manejo de dichas arquitecturas, así como la capacidad de saber discernir el tipo de enfoque computacional óptimo para cada aplicación. La teoría construida alrededor de las RNAs es inmensa y no podemos esperar cubrirla toda en un curso de ingeniería informática de reducida dedicación temporal. Así, nosotros procuraremos imprimir a nuestros alumnos un entendimiento de la materia de acuerdo con el sentimiento de que dicho entendimiento consistirá no sólo en conocer el qué, sino también conocer el cómo, especialmente y conocer cómo

continuará. Con esto como lema en nuestro programa no nos conformaremos, normalmente, con presentar o deducir un resultado determinado, sino intentar mostrar al alumno cómo pensar acerca de él cómo manejarlo y cómo mantenerlo y validarlo.

Con lo expuesto conseguiremos que el alumno obtenga la información adecuada (objetivos informativos) y que el alumno sea capaz de comprender, asociar, integrar, aplicar, y transformar la información recibida (objetivos formativos).

Metodología

La metodología, método = camino hacia, empleada pretende encontrar las vías más adecuadas que conduzcan a los objetivos propuestos. Asimismo será una metodología motivacional, ya que la motivación es la condición emocional que despierta y mantiene el aprendizaje.

Usamos esencialmente métodos germinales combinados con los expositivos y activos puros. El protagonismo es compartido por profesor-alumno, según el momento del proceso educativo. Esta metodología se desarrolla en las distintas actividades docentes que conforman el proceso educativo, en nuestro caso:

Clases de Teoría. El tipo de actividad didáctica desarrollada es Exponer ---> Captar, Plantear ---> Investigar, Orientar ---> Ejecutar . Por último, una actividad didáctica que aunque es más propiamente evaluativa que formativa, también puede tener un efecto de realimentación tanto en la actuación docente del profesor como en los propios conocimientos adquiridos y comprensiones obtenidas por el alumno en la clase, Evaluar <--- Ejecutar.

Clases Abiertas. Constituyen un buen complemento a las clases de Teoría y de Ejercicios. Fomentan el trabajo en equipo del profesor y los alumnos, y de los alumnos entre sí. Las actividades didácticas usadas por nosotros como marco operativo de las clases abiertas son:

Plantear ---> Debatir y Comentar <---> Comentar.

Clases de Ejercicios. Las actividades didácticas propias de esta clase son: Orientar ---> Ejecutar, Demostrar ---> Practicar y Plantear ---> Investigar.

Clases Prácticas. Entendemos por tales aquellas en las que se plantean un conjunto de actividades prácticas o proyectos, a realizar por el alumno, que responden a dos propuestas básicas, por un lado los trabajos de encargo por parte del profesor, y por otro, los de propia iniciativa que realice el estudiante para completar su formación, basados en la formación recibida a través de las clases citadas en líneas anteriores sobre la materia a profundizar en su conocimiento y entendimiento. Debemos encargar trabajos para conseguir que el alumno adquiera agilidad en la resolución de problemas, sin la monotonización del profesor. Las actividades didácticas usadas en estas clases serán: Plantear ---> Investigar, Comentar <---> Comentar y Plantear ---> Debatir, esta última esencialmente usada en las defensas de las prácticas desarrolladas.

Criterios de Evaluación

Realizaremos una evaluación continua lo que prepara de forma más global, completa y compacta al estudiante, lo cual además lo motiva y le proporciona mayor rendimiento a su esfuerzo. Esta consta de la realización y superación, simultáneamente, de ejercicios prácticos, prácticas de laboratorio y una evaluación mediante examen. La nota se obtendrá con la asignación porcentual especificada en el párrafo siguiente:

Prácticas: 25%, Examen: 75%

Las Prácticas deben ser realizadas y superadas para poder aprobar la Asignatura.

En el Examen, así como en la parte práctica, se debe obtener un mínimo de un 45% de la nota total para poder aprobar la Asignatura.

Cuando un alumno sólo supere la parte práctica de la asignatura, el tiempo de validez de la superación de esta parte se ajustará a normativa.

Descripción de las Prácticas

Práctica n°1 Implementación Software de las Redes Neuronales Artificiales (RNAs: Estudio y manejo de distintas herramientas). 9 Horas.

Descripción: Familiarización y manejo de varias herramientas software de RNAs:

Objetivos: Adquirir conocimiento, habilidades de manejo y distinción de los distintos tipos de Herramientas Software de RNAs, como son: Entornos de Desarrollo, Neurosoftware, Lenguajes de alto nivel. Distinción con los Simuladores neuronales. Aplicación con Redes Neuronales Supervisadas y de Base Radial.

Material de laboratorio recomendado: PC-ALTAS PRESTACIONES EN VELOCIDAD Y MEMORIA. Windows XP, LINUX, SNNS, Neural Network Toolbox MATLAB, INTERNET

Práctica n°2. Desde las Redes Neuronales Artificiales Monocapa hasta la estructura Multicapa. 5 Horas.

a) Resolución de la Función OR-EXCLUSIVO usando ACL.

Descripción: Resolver el problema XOR usando ACL (Adaptive Linear Combiner) mediante una Red Neuronal Multicapa. Implementación utilizando lenguaje de alto nivel (LAN).

b) Reconocimiento de Patrones Visuales Simples mediante un Perceptron Monocapa

Descripción: Discriminación de patrones simples usando un perceptrón monocapa. Diseñar un Perceptrón Monocapa para discriminar líneas verticales de líneas horizontales. Proponer diseños de perceptrones monocapas con capacidad de generalización en el reconocimiento de líneas simples. Implementación con LANs.

Objetivos:

1) Estudiar el método de aprendizaje del tipo corrección de errores. Regla de convergencia del perceptrón y Regla Delta.

2) Estudiar el ACL y las capacidades y limitaciones de las arquitecturas neuronales mono y multicapa.

3) Familiarizarse con la implementación software de redes neuronales artificiales mediante LANs.

4) Estudio de las redes neuronales artificiales supervisadas monocapa. Análisis del Perceptrón de Rosenblatt. Diferencia entre redes monocapa y multicapa. 5) Estudio de la capacidad de generalización de las redes neuronales artificiales (RNAs) supervisadas. Entendimiento de la necesidad de la RNA BackPropagation.

Material de laboratorio recomendado: PC-ALTAS PRESTACIONES EN VELOCIDAD Y MEMORIA. Windows XP, LINUX, INTERNET.

Práctica n°3. Clasificación y Reconocimiento con BackPropagation. 5 Horas.

Descripción:

a) Resolver el problema XOR mediante un Back-Propagation.

b) Reconocimiento de diversos tipos de patrones, utilizando conjuntos de datos bien estructurados y testeados.

Ambas implementaciones deben ser realizadas con el SNNS (JNNS).

Objetivos:

1) Estudio y análisis de la Arquitectura Backpropagation: Estudiar el comportamiento de una Backpropagation frente al conjunto de parámetros de la red: Ratio de aprendizaje, N° de Iteraciones, N° de elementos neuronales en la capa oculta, N° de capas ocultas, etc. Estudiar el decrecimiento del error de la red.

2) Estudio del proceso de aprendizaje, comparando las superficies de error de un ALC y un Backpropagation.

3) Estudio de la influencia de la representación de la información en el aprendizaje de la Backpropagation así como en su capacidad de realización.

4) Análisis del sobreentrenamiento y la capacidad de generalización de la red.

5) Familiarización con la implementación de redes neuronales artificiales usando simuladores de

RNAs, y con el uso de repositorios de datos.

Material de laboratorio recomendado: PC-ALTAS PRESTACIONES EN VELOCIDAD Y MEMORIA. Windows XP, LINUX, SNNS, JNNS, Neural Network Toolbox MATLAB, INTERNET.

Práctica nº4. Reducción de dimensionalidad de un entorno de información mediante redes neuronales para el análisis de componentes principales (Red de Sanger). 4 Horas.

Descripción: Obtener las componentes principales de un conjunto de patrones estructurados reales utilizando una red de Sanger.

Objetivos: Estudiar la Red Neuronal de Sanger y distintas implementaciones neuronales para PCA. Estudiar y entender su capacidad de compactación de información.

Material de laboratorio recomendado: PC-ALTAS PRESTACIONES EN VELOCIDAD Y MEMORIA. Windows XP, LINUX.

Práctica nº5. Clusterización de distintos conjuntos de datos usando una Red de KOHONEN (SOM). 4 Horas.

Descripción: Obtener un mapa espacial de distintos conjuntos de datos reales estructurados y testeados, bien procedentes de repositorios de datos u otros generados como las letras de distintos alfabetos. Optimización del mapa mediante la optimización de los parámetros configurables de la red. Implementación de la Red con patologías determinadas y/o con problemas en la entrada de la información. Estudiar la implementación a realizar: Con lenguaje de alto nivel y con un simulador de Redes Neuronales Artificiales (SNNS).

Objetivos: Estudiar la Red Neuronal de Kohonen (SOM): Funcionamiento, topología, neurodinámica, aprendizaje y aplicabilidad. Estudiar comportamiento de la SOM frente a los procesos de inicialización. Plausibilidad biológica.

Usar un entorno de desarrollo o lenguaje de alto nivel desarrollando una implementación propia.

Material de laboratorio recomendado: PC-ALTAS PRESTACIONES EN VELOCIDAD Y MEMORIA. Windows XP, LINUX, SNNS, Neural Network Toolbox MATLAB, INTERNET.

Práctica nº6. Recuperación de Caracteres Alfanuméricos Ruidosos. 3 Horas.

Descripción: Diseño, implementación y utilización de una red de Hopfield para la Recuperación de Caracteres Alfanuméricos Ruidosos utilizando el SNNS y la red de hopfield sincrónica y asincrónica.

Objetivos: Estudio del comportamiento de la red de Hopfield

Alcanzar conocimiento de su potencialidad en problemas de optimización. Análisis de la característica de sincronía y asincronía en las RNAs.

Relación entre RNAs y Física Estadística.

Material de laboratorio recomendado: PC-ALTAS PRESTACIONES EN VELOCIDAD Y MEMORIA. Windows XP, LINUX, SNNS, Neural Network Toolbox MATLAB, INTERNET.

Bibliografía

[1 Básico] SNNS [

: Stuttgart neural network simulator.

University of Stuttgart,, Stuttgart : (2008)

[2 Básico] Neural networks in C++: an objects-oriented framework for building connectionist systems.

Blum, Adam

John Wiley & Sons,, New York : (1992)

[3 Básico] Building neural networks /

David M. Skapura.

Addison-Wesley,, Reading (Massachusetts) : (1996)

0201539217

[4 Básico] Neural network architectures: an introduction.

Dayhoff, Judith F.

Van Nostrand Reinhold,, New York : (1990)

0442207441

[5 Básico] Neurocomputing.

Hecht-Nielsen, Robert

Addison-Wesley,, Reading, Mass : (1990)

0201093553

[6 Básico] Neural network design and the complexity of learning /

J. Stephen Judd.

, Cambridge, Massachusetts, (1990)

0-262-10045-2

[7 Básico] Neural networks: algorithms, applications and programming techniques /

James A. Freems, David M. Skapura.

Addison-Wesley,, Reading, Mass : (1991)

0201513765

[8 Básico] Introduction to the theory of neural computation /

John Hertz, Anders Krogh, Richard G. Palmer.

Addison-Wesley,, Redwood City (California) : (1991)

0201515601

[9 Básico] Understanding neural networks: computer explorations /

Maureen Caudill, Charles Butler.

MIT Press,, Cambridge, Mass : (1992)

0262531038

[10 Básico] The mathematical foundations of learning machines /

Nils J. Nilsson.

Morgan Kaufmann,, San Mateo (California) : (1990)

1558601236

[11 Básico] Artificial neural systems: foundations, paradigms, applications, and implementations /

Patrick K. Simpson.

Pergamon Press,, New York : (1990)

0080378943

[12 Básico] Neural Networks: a systematic introduction.

Rojas, Raúl

Springer,, Berlin : (1996)

3540605053

[13 Básico] Digital neural networks /

S.Y. Kung.

Prentice-Hall,, Englewood Cliffs, N. J : (1993)

0136123260

[14 Básico] Foundations of neural networks /

Tarun Khanna.

Addison-Wesley,, Reading (Massachusetts) : (1990)

0201500361

[15 Básico] Neural networks and simulation methods.

Wu, Jian-Kang

Marcel Dekker,, New York : (1994)

0824791819

[16 Recomendado] Principles of artificial neural networks /

Daniel Graupe.

World Scientific,, Singapore : (1997)

981-02-2516-4

[17 Recomendado] Neural networks: theoretical foundation and analysis /

edited by Clifford Lau.

Institute of Electrical and Electronics Engineers,, New York : (1992)

0879422807

[18 Recomendado] Self-organizing map formation: foundations of neural computation /

edited by Klaus Obermayer and Terrence J. Sejnowski.

MIT Press,, Cambridge, Massachusetts : (2001)

0-262-65060-6

[19 Recomendado] Neurocomputing: algorithms, architectures and applications /

edited Françoise Fogelman Soulié, Jeanny Hérault.

Springer-Verlag,, Berlin : (1990)

3-540-53278-1

[20 Recomendado] Complex systems dynamics: an introduction to automata networks /

Gérard Weisbuch.

Addison-Wesley,, Redwood City (California) : (1991)

0-201-62732-9(pbk)

[21 Recomendado] Simulating neural networks with Mathematica /

James A. Freeman.

Addison-Wesley,, Reading (Massachusetts) : (1994)

020156629X

[22 Recomendado] Principal component neural networks: theory and applications /

K. I. Diamantaras, S. Y. Kung.

John Wiley & Sons,, New York [etc.] : (1996)

0471054364

[23 Recomendado] Artificial neural networks: concepts and theory /

Pankaj Mehra and Benjamin W. Wah.

IEEE Computer Society Press,, Los Alamitos, California : (1992)

0818689978

[24 Recomendado] Reinforcement learning: an introduction.

Sutton, Richard S.

MIT,, Cambridge (Massachusetts) : (1998)

0262193981

[25 Recomendado] Feedforward neural network methodology /

Terrence L. Fine.

Springer., New York : (1999)

0-387-98745-2

[26 Recomendado] Self-organizing maps /

Teuvo Kohonen.

Springer., Berlin : (2001) - (3rd ed.)

3540679219

[27 Recomendado] Neurocomputing applications [Vídeo].

IEEE., Piscataway, NJ :

Equipo Docente

CARMEN PAZ SUÁREZ ARAUJO

(COORDINADOR)

Categoría: TITULAR DE UNIVERSIDAD

Departamento: INFORMÁTICA Y SISTEMAS

Teléfono: 928458725 **Correo Electrónico:** carmenpaz.suarez@ulpgc.es

Resumen en Inglés

CONCEPT

The Theory of Neural Computation emphasizes in the theoretical aspects of the neural computation. It is a parallel and distributed computation, adaptive and self-programming. The neural computation is the first model of computation alternative to the programmed computation or Von Neumann computation. Its main structure of information processing are the artificial neural networks (ANN) which are constituted by many computational elements (neurons) highly interconnected and its behaviour emerges from learning processes.

There are two paradigms which embodiment the approach to the course; Theory and Modelling, where the theory is supported by the mathematics and the modelling (abstraction) by the scientific method, including this course the following things: The foundations and mathematical tools of the neural computation, the structural and functional elements like, connection topology, neurodynamic and learning. Furthermore and very important part of the course studies the paradigmatic set of neural architectures from both theoretical and practical aspect.

OBJECTIVES

The global objective of this course is to introduce and to supply a rigorous formation to the student in a new approach of computation, the Neural Computation, the computation using ANN. We could reach this general objective by means of a set of operative objectives:

1. The student must reach a knowledge of the theoretical foundations of the neural computation that allow to understand it him as well as to participate in their construction and its application in the future.
2. To provide to the student a suitable knowledge of the basic elements of the artificial neuronal networks. It is to say, to have knowledge and handling of the neurodynamic, topology of connections and mechanisms of adaptability (learning processing) of the ANN.
3. To get knowledge about the main neural architectures from a theoretical point of view like practitioner. To acquire capacity of handling of these architectures, as well as the capacity to know how to discern the most appropriate computational approach for each application.

In this way, we will try to give to our students an understanding of the subject in agreement with the feeling of which this understanding will consist not only of to know what, but also to know how and, specially to know will how continue. With this idea in our theoretic and practical programme, we will not only present a result but we will try to show to the student how to think

about such result, how to handle it and how to validate it. Using this approach we will be able to obtain that the student reaches the suitable data (informative objectives) and that the student is able to include/understand, to associate, to integrate, to apply, and to transform the received information (formative objectives).