

UNIVERSITÀ DEGLI STUDI DI TRIESTE
FACOLTÀ DI SCIENZE MATEMATICHE, FISICHE E NATURALI
CORSO DI LAUREA IN FISICA

Introduzione alla Teoria delle Reti Neurali (Codice: SM307 - 6 CFU)
(Marco Budinich, A.A. 2004 - 2005)

Cenni alle basi biologiche - il cervello, aree corticali, microcolonne, neuroni, dendriti e assoni, sinapsi. Membrana e potenziali del neurone, cenni allo sviluppo del segnale e analogia circuitale. Codifica dell'informazione nei segnali, plasticità delle sinapsi e regola di Hebb.

Modelli neuronali - il neurone di McCulloch e Pitts: similarità e differenze con i neuroni biologici. Apprendimento e sua interpretazione come minimizzazione del numero di errori. Il Perceptron: enunciazione del problema nello spazio degli inputs, problemi linearmente separabili, l'algoritmo di apprendimento ispirato alla regola di Hebb. Teorema del Perceptron e sua dimostrazione. Perceptron con funzione di trasferimento continua e confronto con il caso binario, esempio della tangente iperbolica. Applicazione ad un neurone lineare per costruire il fit di una retta.

Caratteristiche e limiti del neurone di McCulloch e Pitts - Growth function e dimensione di Vapnik Cernonenkis (VC-dimension). Caso del Perceptron: calcolo del numero delle dicotomie implementabili con un discriminante lineare; punti in posizione generale, definizione della capacità, relazione con d_{VC} . Approssimazione Gaussiana per il calcolo della capacità.

Reti "feed-forward" - definizione di reti feed-forward e teorema di approssimazione universale. Mancanza di un valido algoritmo di apprendimento e metodo costruttivo per la "grandmother cell representation". Back-propagation e ambiguità intrinseca nella rappresentazione nel livello intermedio, caso dell'XOR, condizione necessaria della rappresentazione fedele ed esempi basati sull'XOR. Algoritmi di apprendimento basati sulla back-propagation: vantaggi dell'uso della tangente iperbolica. Descrizione dettagliata dell'implementazione dell'algoritmo: parte forward, parte backward, criteri di stop, esecuzione batch e incrementale. Generalizzazione e sue caratteristiche, definizione della funzione $g(f)$ e limite di Vapnik e Cervonenkis. Esempi di applicazione del limite per calcolare il numero di esempi nel Perceptron e in una rete feed-forward.

Apprendimento non supervisionato - neurone di Oja e sue proprietà con relative dimostrazioni. Analisi delle componenti principali e metodi di proiezione: proprietà e difetti. La rete di Sanger per il calcolo delle componenti principali dei dati. Altra possibilità tramite una rete parzialmente supervisionata con gli ingressi (n-m-n). Rete WTA (pigliatutto) e applicazione alla quantizzazione di vettori, tassellazione di Voronoi, funzione minimizzata nell'apprendimento e discussione del metodo. Reti non supervisionate con distanza definita anche nello spazio dei neuroni: mappe che preservano le distanze, reti di Kohonen e loro ispirazione biologica. Proprietà generali delle reti di Kohonen: conservazione delle distanze, riduzione dimensionale, funzione minimizzata dall'apprendimento. Esistenza di due fasi nell'apprendimento: ordinamento e specializzazione; dimostrazione esplicita per il caso di reti unidimensionali e cenni alle proprietà di convergenza di una rete unidimensionale nel caso di input uni e pluri-dimensionale (in quest'ultimo caso lo stato ordinato non è assorbente). Interpretazione dell'algoritmo di Kohonen come un approccio al problema di principal curves e principal manifolds: importanza della riduzione dimensionale. Cenni al caso di reti miste: non supervisionate per la riduzione dimensionale e supervisionate per lo stadio finale.

Memoria associativa - memoria associativa e memoria tradizionale dei computer: punti fissi e bacini di attrazione. Rete di neuroni di McCulloch e Pitts completamente interconnessi: memorizzazione di un solo pattern. Random walk unidimensionale. Memorizzazione di più patterns e probabilità di errore su un singolo bit. Capacità della memoria associativa calcolata con diverse definizioni della probabilità di errore sulla stabilità dei patterns memorizzati. Limite della stabilità dinamica a $m/n = 0.138$. Informazione memorizzata e necessaria per memorizzarla. Caso pratico: algoritmo per costruire una memoria associativa. Funzione di Lyapunov per la memoria associativa e necessità di avere pesi simmetrici.

Meccanica statistica e reti neurali - Cenni di meccanica statistica: distribuzione di Boltzmann, calcolo del valor medio di una quantità, funzione di partizione ed energia libera, identità formale fra entropia e informazione. Cenni ai sistemi di Ising con dinamica di Glauber; caso del singolo spin e di semplici sistemi paramagnetici e ferromagnetici con interazione costante. Relazione fra sistemi di Ising e memorie associative; discussione qualitativa del ruolo della temperatura, discussione qualitativa dei diversi tipi di soluzioni a $T = 0$ e $T > 0$; cenni alle soluzioni spurie ed ai vetri di spin (spin-glass).

Cenni di teoria dell'informazione: quantità di informazione e entropia di una sorgente, esempi particolari, caso dell'entropia massima (distribuzione uniforme), cenni alla mutua informazione.

La macchina di Boltzmann come generalizzazione delle varie reti studiate finora, introduzione di unità nascoste, regola di apprendimento derivata dalla minimizzazione della distanza delle distribuzioni e sua implementazione pratica. Simulazione dei sistemi con dinamica di Glauber e algoritmo di Metropolis. L'algoritmo di Simulated Annealing e cenni alla complessità.

Visione - Cenni alle diverse componenti biologiche del sistema visivo umano e alle relative funzionalità. Approccio computazionale di Marr e algoritmo per la rilevazione dei bordi. Altre ipotesi sull'interpretazione dei campi visivi nella corteccia: trasformate di Fourier spaziali. Modelli di reti neurali che sfruttano la statistica delle immagini naturali: cenni ai codici compatti e sparsi. Problemi mal posti e regolarizzazione, esempio di applicazione al caso di immagini, regolarizzazione della risposta in una serie di bit unidimensionali. Problema della correzione di uniformità: soluzioni classiche e basate sulle reti neurali e modo di evitare la convergenza alla soluzione non informativa.

Testi consigliati

Collocazione biblioteca Dipartimento di Fisica:

Griffith J.S., Mathematical Neurobiology, Academic Press, 1971, pp. x-162; I-224

Hertz J., Krogh A., Palmer R.G., Introduction to the Theory of Neural Computation, Addison-Wesley, 1991, pp. xxii-328; I-295

Muller B., Reinhardt J., Neural Networks - An Introduction, Springer Verlag, 1991, pp. xiv-266; I-296

Palmer S.E., Vision science: photons to phenomenology, The MIT Press, 2002, pp. xxii-810; Biblioteca Psicologia: 01./2342

Sessioni ufficiali d'esame di: Introduzione alla Teoria delle Reti Neurali

			17 dicembre 2004
13 gennaio 2005 22 marzo 2005	29 giugno 2005	13 settembre 2005	6 dicembre 2005

Tutti gli esami si svolgono alle ore 9:30 al Dipartimento di Fisica