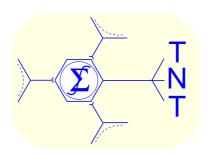
Réseaux de neurones

Théories et applications : automates cellulaires, biologie,

Hopfield : mémoires associatives et optimisation

Daniel Collobert FT-R&D Lannion



Sommaire

-1 Avant-propos				1
	-1.1	Liminaire		1
		-1.1.1 Du point de vue de l'industrie		2
		-1.1.2 Du point de vue académique		3
		-1.1.3 Quatre applications		3
0	Myt	thes		5
	0.1	Minsky		5
1	Biolo	logie		7
	1.1	Le cerveau		8
		1.1.1 Historique		8
		1.1.2 Méthodes d'étude		8
		1.1.3 Structure		8
		1.1.4 Fonction		8
	1.2	Le neurone		9
		1.2.1 Historique		10
		1.2.2 Méthodes d'étude		10
		1.2.3 Fonction		13
		1.2.4 Structure		13
		1.2.5 L'influx nerveux		13
	1.3	Les synapses		17
		1.3.1 Historique		17
		1.3.2 Structure		17
		1.3.3 Les neurorégulateurs		18
		1.3.4 La névroglie		20
	1.4	Génèse		22
	1.5	Perception et Mémoire		23
	1.6	L'esprit		24
	1.7	la conscience		25

ii Sommaire

2	Mén	noires a	ssociatives 27			
	2.1	Histori	que			
	2.2	Introdu	action			
	2.3	Premiè	re approche : une mémoire hétéro-associative			
		2.3.1	Préliminaires : le neurone formel			
		2.3.2	Préliminaires : l'apprentissage de Hebb			
		2.3.3	Objectifs et méthode			
		2.3.4	Exercice			
	2.4	Second	le approche : une mémoire auto-associative récurrente			
		2.4.1	Préliminaires			
		2.4.2	Formalisation			
		2.4.3	Mémoriser un motif			
		2.4.4	Mémoriser plusieurs motifs			
		2.4.5	Capacité de mémorisation			
		2.4.6	Capacité de stockage du réseau de Hopfield			
		2.4.7	Fonction énergie			
		2.4.8	États spurieux			
		2.4.9	Réseau de Hopfield et physique des verres de spins			
		2.4.10	Prototypes corrélés : la pseudo-inverse			
	2.5	Résulta	ats de simulation			
	2.6	6 Implémentations optiques				
	2.7	Troisiè	me approche : réseaux de Hopfield et Optimisation			
		2.7.1	Modifications du modèle original			
		2.7.2	Modèle continu			
		2.7.3	Énergie			
		2.7.4	Renormalisation			
		2.7.5	Application au convertisseur analogique–numérique			
		2.7.6	Application au problème du voyageur de commerce			
		2.7.7	Application au problème des bibliothécaires			
		2.7.8	Application à l'imagerie médicale			
	2.8	Conclu	sions			
	2.9	Exercic	ces			
	2.10	Compl	éments : systèmes dynamiques			
3	App	Apprentissage				
	3.1	Process	sus d'apprentissage			
		3.1.1	Apprentissage par correction d'erreur			
		3.1.2	Apprentissage de Hebb			
		3.1.3	Apprentissage compétitif			
		3.1.4	Apprentissage de Boltzmann			
		3.1.5	Le "crédit asignment problem"			

Sommaire iii

		3.1.6	Apprentissage supervisé	64
		3.1.7	Apprentissage par renforcement	65
		3.1.8	Apprentissage non supervisé	65
		3.1.9	Différentes tâches d'apprentissage	65
		3.1.10	Adaptation et apprentissage	66
	3.2	Apprer	ntissage et statistique	67
		3.2.1	L'apprentissage dans les RN est un processus de régression linéaire	67
		3.2.2	Dilemme biais/variance pour la généralisation	68
	3.3	Théorie	e de l'apprentissage	71
		3.3.1	Position du problème	71
		3.3.2	Minimisation du risque empirique	72
		3.3.3	VCdim	74
		3.3.4	Taux de convergence uniforme	74
		3.3.5	A faire, peut être à placer après	76
		3.3.6	Minimisation de l'erreur structurelle	76
		3.3.7	Contrôle de la capacité	77
	3.4	Discus	sion	77
	3.5	Retour	à la biologie	77
4		HONEN		7 9
	4.1		action	
	4.2		inaires	
		4.2.1	Tessellation de Vorono"i	
		4.2.2	Triangulation de Delaunay	
		4.2.3	Utilisation de la tessellation de Vorono"i	
	4.3	•	thme de Kohonen	81
		4.3.1	Minimiser une erreur au sens de Bayes	81
		4.3.2	Minimiser une erreur sur un critère de distance	82
		122	TT. T. 1 2 4 2 1 1 2 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	00
		4.3.3	Utiliser un espace de représentation de petite dimension	02
		4.3.4	Cartes auto-organisatrices de Kohonen	
			• •	83
		4.3.4	Cartes auto-organisatrices de Kohonen	83 83
	4.4	4.3.4 4.3.5 4.3.6	Cartes auto-organisatrices de Kohonen	83 83 84
	4.4	4.3.4 4.3.5 4.3.6	Cartes auto-organisatrices de Kohonen	83 83 84 84
	4.4	4.3.4 4.3.5 4.3.6 Learnin	Cartes auto-organisatrices de Kohonen	83 83 84 84 85
	4.4	4.3.4 4.3.5 4.3.6 Learnin 4.4.1	Cartes auto-organisatrices de Kohonen	83 83 84 84 85 85
	4.4	4.3.4 4.3.5 4.3.6 Learnin 4.4.1 4.4.2 4.4.3	Cartes auto-organisatrices de Kohonen	83 83 84 84 85 85
		4.3.4 4.3.5 4.3.6 Learnin 4.4.1 4.4.2 4.4.3 Conclu	Cartes auto-organisatrices de Kohonen Exemple Remarques ng Vector Quantization (LVQ) LVQ1 LVQ2 LVQ3	833 844 844 855 866 866

iv Sommaire

6	Rése	eaux multicouches 87
	6.1	Systèmes paramétriques et non paramétriques
	6.2	Un rapide survol avant de commencer
	6.3	Notion de neurone formel
	6.4	Propriétés d'un neurone
	6.5	Le Perceptron
		6.5.1 Le talon d'Achille du Perceptron
	6.6	Apprentissage des poids d'un neurone formel
		6.6.1 Limitations
		6.6.2 Perspectives
	6.7	Minimisation d'une fonction de coût
		6.7.1 exemples de fonction de coût
		6.7.2 procédure de minimisation
	6.8	Bref historique
	6.9	Réseaux de neurones : complexité
	6.10	NOTES
	6.11	Régression linéaire
	6.12	Unités non linéaires
	6.13	Méthode historique : première version
	6.14	Méthode historique : deuxième version
	6.15	Méthode du Lagrangien
	6.16	Amélioration : autre fonction de coût
	6.17	Amélioration : ajout d'un terme d'inertie
	6.18	Méthode de Gauss-Newton
	6.19	Méthode de Levenberg-Marquard
	6.20	Amélioration: pentes optimisées
	6.21	Relations entre pente et pas
	6.22	Régularisation : weight elimination
	6.23	Régularisation : weight decay
	6.24	A propos des données
		6.24.1 Bagging
		6.24.2 Boosting
		6.24.3 Biais et variance
	6.25	Apprentissage statistique et généralisation dans les MLP
		6.25.1 Minimisation de l'erreur et maximum de vraisemblance
		6.25.2 Distribution de Gibbs
7	TP	115
	7.1	Introduction
	7.2	Rappels
	7.3	Application au XOR
	7.4	Un encodeur 4–2–4

Sommaire

9	À pı	ropos de la couleur	123				
	9.1	Première expérience	24				
	9.2	Deuxième expérience	24				
	9.3	La couleur du point de vue physique	24				
		9.3.1 La lumière	24				
		9.3.2 Les sources de lumière	24				
		9.3.3 La température de couleur	25				
		9.3.4 Efficacité lumineuse spectrale	26				
		9.3.5 Les unités	27				
	9.4	La vision des couleurs	28				
		9.4.1 Le récepteur visuel humain	29				
		9.4.2 Vision diurne et vision nocturne	30				
		9.4.3 Théories de la vision des couleurs					
		9.4.4 Anomalies de la vision colorée	32				
	9.5	Colorimétrie	133				
		9.5.1 Couleurs du spectre					
		9.5.2 Trivariance visuelle	134				
		9.5.3 Lumières simples, complexes, complémentaires					
	9.6	La couleur selon Munsell					
		9.6.1 Un langage universel des couleurs					
	9.7	La trichromie					
		9.7.1 Système trichromique RVB (ou RGB)					
		9.7.2 Calcul des composantes trichromatiques					
	9.8	Quelques couleurs					
	9.9						
	,,,	> Conclusions					
8	Les	mélanges d'experts et l'algorithme EM	147				
	8.1	Introduction	47				
	8.2	2 La théorie du modèle modulaire					
	8.3	3 L'architecture du modèle modulaire					
	8.4	4 L'algorithme EM (Expectation-Maximization)					
	8.5	5 Application					
	8.6	6 Comparaison avec une autre fonction de coût					
	8.7	Convergence de l'algorithme EM	60				
	8.8	Jensen et Fisher	62				
		8.8.1 Inégalité de Jensen	62				
		8.8.2 Formule de Fisher					
9	Intr	troduction 16					

vi Sommaire

10	Théorie de l'apprentissage statistique	167					
	10.1 Apprendre avec un nombre limité d'exemples	. 167					
	10.2 Un problème de convergence uniforme	. 168					
	10.3 Le dilemme biais-variance	. 170					
	10.4 Mesure de la qualité d'une solution	. 172					
11	Support Vector Machines	173					
	11.1 Un problème de classification	. 173					
	11.2 Une première idée de solution	. 173					
	11.3 À la recherche de l'hyperplan optimal dans le cas séparable						
	11.4 Une autre idée de solution	. 177					
	11.5 Une idée géniale	. 179					
	11.6 Construction de <i>kernels</i>	. 181					
	11.7 Problèmes existentiels	. 182					
	11.8 Un petit exemple : le XOR	. 184					
12	Support Vector Regression	189					
13	SVMTorch	193					
4.4		105					
14	Support Vector Machines for Large-Scale Regression Problems	195					
	14.1 Introduction						
	14.2 The Decomposition Algorithm						
	14.2.1 Selection of a New Working Set						
	14.2.2 Solving the Sub-Problem						
	14.2.3 Shrinking						
	14.2.4 Termination Criterion						
	14.2.5 Implementation Details						
	14.3 Experimental Results						
	14.3.1 Speed Comparisons						
	14.3.2 Analysis of the Cache Size						
	14.4 Conclusion						
	14.5 Appendix: Things that should have been in the paper						
	14.5.1 On the experiments						
	14.5.2 On the decomposition method						
	14.5.3 On the convergence of the algorithm						
	14.6 Remarks on the relation between many SVM algorithms						
	14.7 Conclusion	. 208					
15	On the Convergence of SVMTorch 2						
	15.1 Introduction						
	15.2 The Convergence Theorem of Keerthi and Gilbert						
	15.3 Convergence of our Algorithm	. 215					
	15.4 Conclusion	. 216					

Sommaire vii

16	Exp	ériences		217		
10	_		tation du problème			
			acité en pratique			
			el'Art?			
17	Épil	ogue		223		
Vit	tamin	es		223		
A	Théo	orie de l	l'information	225		
	A.1	Prélim	inaires	225		
		A.1.1	Espace de probabilité	225		
		A.1.2	Application mesurable	226		
		A.1.3	Variable aléatoire	226		
		A.1.4	Quelques autres définitions et propriétés des probabilités	226		
		A.1.5	Signification de la probabilité	227		
		A.1.6	Information associée à un événement	228		
		A.1.7	Information mutuelle associée à deux événements	228		
	A.2	Entrop	ie et autres grandeurs liées à la quantité d'information	228		
		A.2.1	Autres définitions utiles	231		
	A.3	Exercic	ces	232		
	A.4	Corrigo	é des exercices	233		
В	Com	plexité		239		
	B.1	Notion	s de complexité	239		
	B.2	2 La classe <i>P</i>				
	B.3	La clas	sse NP	241		
	B.4	La clas	sse <i>NP</i> -complet	241		
C	Petit	e introd	dution à la programmation non-linéaire	243		

viii Sommaire