

Available online at www.sciencedirect.com





C. R. Biologies 326 (2003) 441-448

Anthropologie

Approche probabiliste de l'estimation de l'âge chez l'enfant à partir de la maturation dentaire

Bruno Foti ^{a,b,c,*}, Pascal Adalian^c, Loïc Lalys^c, Nils Chaillet^c, Georges Leonetti^{c,d}, Olivier Dutour^{c,e}

^a Service d'odontologie, UF 1850, Hôpital Nord, chemin des Bourrely, 13915 Marseille cedex 20, France
^b Faculté d'odontologie, 27, bd Jean-Moulin, 13385 Marseille cedex 5, France

^c UMR 6578 CNRS/université de la Méditerranée, 27, bd Jean-Moulin, 13385 Marseille cedex 5, France

^d Service de médecine légale, faculté de médecine, 27, bd Jean-Moulin, 13385 Marseille cedex 5, France

^e Service d'anthropologie biologique, faculté de médecine, 27, bd Jean-Moulin, 13385 Marseille cedex 5, France

Reçu le 2 septembre 2002 ; accepté le 14 avril 2003

Présenté par Yves Coppens

Résumé

Deux méthodes probabilistes de prédiction d'âge chez l'enfant sont proposées, basées sur la présence radiologique des dents émergées et des germes. À partir d'un échantillon d'apprentissage connu, les modèles discriminants obtenus prédisent l'appartenance à une classe d'âge ($\pm 13, \pm 16, \pm 18$ ans); le modèle bayésien indique, au travers d'un progiciel, une d'appartenance à un intervalle d'âge (<13, [13–16], [16–18], \geq 18 ans, ou [X et Y] ans). Appliqués à un échantillon test connu et différent de l'échantillon d'apprentissage, les fonctions linéaires de Fisher présentent plus de 90% d'enfants bien classés au-dessus du seuil de 13 ans et en dessous des seuils de 16 et 18 ans; les approches bayésiennes donnent plus de 85% de bien classés. C'est une alternative probabiliste pour la détermination de l'âge chez l'enfant en anthropologie funéraire ou médico-légale. *Pour citer cet article : B. Foti et al., C. R. Biologies 326 (2003).*

© 2003 Académie des sciences. Publié par Éditions scientifiques et médicales Elsevier SAS. Tous droits réservés.

Abstract

Probabilist approach of children age determination. Two probabilist methods of age prediction in children are proposed: they are both based on the radiological presence of erupted teeth or germs. Using an apprenticeship sample of known age and sex, we established several discriminant models ($\pm 13, \pm 16, \pm 18$ years old). We also evaluated a Bayesian model with the following age groups: <13, [13–16[, [16–18[, \geq 18 years old, or [X and Y] years old. When applied on a known test sample, Fisher's linear functions presented a success rate greater than 90%, above 13 years threshold, and below 16 and 18 years thresholds, and Bayesian approach, greater than 85%. Therefore, these methods provide an interesting alternative for children age determination that can be applied in biological and forensic anthropology, too. *To cite this article: B. Foti et al., C. R. Biologies 326 (2003)*.

© 2003 Académie des sciences. Publié par Éditions scientifiques et médicales Elsevier SAS. Tous droits réservés.

* Auteur correspondant. Adresse e-mail: bfoti@ap-hm.fr (B. Foti).

1631-0691/03/\$ – see front matter © 2003 Académie des sciences. Publié par Éditions scientifiques et médicales Elsevier SAS. Tous droits réservés.

doi:10.1016/S1631-0691(03)00121-5

Mots-clés : détermination de l'âge ; enfants ; dents ; fonction discriminante ; approche bayésienne

Keywords: age determination; children; teeth; discriminant function; Bayesian approach

Abridged English version

1. Introduction

Age estimation from skeletal indicators is of major interest for both past and actual populations. Concerning children, several methods have already been established on the basis of dental maturation processes. Some of them are using the dental eruption sequence, while others are based on measurements and calculations. Nevertheless, the majority of these methods suffer from lack of precision and inter-observer variability. The aim of this work is to propose a probabilistic approach and to compare two methods of age estimation (discriminant functions and Bayesian approach), which can both be applied during clinical or radiological examinations. Our method is simply based on the count of erupted teeth, which is known to be almost independent from environmental factors, and on the classification into age groups.

2. Material and methods

2.1. Apprenticeship sample

The apprenticeship sample was constituted in the dental care service of a hospital in Marseilles (France). This sample was composed by 810 radiographs, belonging to 397 males (49%) and 413 females (51%). The mean age in the global sample is 12.63 and range was 6.10 to 21.08. The selected individuals had no missing teeth and the first molar was erupted. Intraand inter-observer tests revealed no significant differences to the threshold of 5%. The count of the erupted teeth was realised by two different observers in order to validate the methodology. The radiological criterion used to state tooth eruption was the fact that the line passing by the crown's cusps was higher than the line joining the cemento-enamel junctions of the mesial and distal borders of the adjacent teeth. The number of germs corresponding to Demirjian's A level (mineralised crown) was also taken into account. The determination score for germs, following the Demirjian's methodology, and emerged teeth was

established on the 16 mandibular teeth seen in 25 and 15 X-ray pictures for intra- and inter-observer tests respectively. The studied variables were age (AGE), the number of upper and lower permanent incisors (INCSUPDEF and INCINFDEF), cuspids (CANSUPDEF and CANINFDEF), bicuspids (PM-SUPDEF and PMINFDEF), first molars (MSIXSUP and MSIXINF), second molars (MDOUZESUP and MDOUZEINF), wisdom teeth (DSSUP and DSINF), as well as upper and lower deciduous (INCSUPTEMP and INCINFTEMP), cuspids (CANSUPTEMP and CANINFTEMP), molars (MSUPTEMP and MIN-FTEMP), and the number of present germs except wisdom teeth, and the number of wisdom teeth (GERMES and DSGERMES, respectively).

2.2. Discriminant functions

The ages in the global sample were discretised according to legal age limits, i.e., 13, 16, and 18 years old. For each threshold, four Fisher's linear functions were established depending on the variables kept by stepwise ascending discriminant analysis. In order to establish the models, we sequentially proposed to analyse all variables (models 13/C, 16/C, 18/C), all the variables except that of germs (models 13/SG, 16/SG, 18/SG), maxillary variables except that of germs (13/MAX, 16/MAX, 18/MAX), mandibular variables, except that of germs (models 13/MD, 16/MD, 18/MD).

2.3. Bayesian approach

The learning sample was utilised as reference database for the calculation of the posterior probability to belong to a specific age group. We conducted our study following two age-assessment strategies: first, we classified the children into 1-year age groups (ranging 6 to 21 years old); then, we used legal age groups (< 13, between 13 and 16, between 16 and 18, > 18 years old).

2.4. Test sample

The test sample was composed by the panoramic radiographs of 290 children. This test sample was dif-

442

ferent from the learning sample, since it was coming from two dental care services: 190 originating from Marseille and 100 from Dijon. The mean age was 12.11 years old, ranging from 6.56 to 20.23. These X-rays belonged to 143 males (49.3%) and 147 females (50.7%).

2.5. Data analysis

The chronological ages were calculated with Epi-Info $^{(\! R \!)}$ (CDC/ENSP).

Fisher's linear functions were obtained by stepwise ascending discriminant analysis on Systat $8.0^{\text{(B)}}$ (SPSS Inc.).

Bayesian approach results were obtained using Excel $2000^{\text{(B)}}$ (Microsoft) to automate the database management and calculations.

For each child, we obtained the probability to belong to a specific age group, defined as above or below chosen threshold (13, 16, or 18 years old) with Fisher's linear functions and Bayesian approach, too.

This age estimation was then compared to real age and the accuracy of the prediction was assessed in percentages.

3. Results

The discriminant approach gave more than 90% of good prediction for the three used thresholds (13, 16, 18). Since the Bayesian approach did not allow a better classification score than 85%.

1. Introduction

La détermination de l'âge à partir d'estimateurs squelettiques est une problématique anthropobiologique qui s'applique à la fois aux populations du passé et aux populations actuelles. Ses enjeux concernent la paléodémographie, l'archéologie, la médecine et l'odontologie légale, tant pour le sujet vivant que pour l'identification individuelle de restes. Chez l'enfant, différentes méthodes d'estimation de l'âge ont été proposées à partir de l'analyse des modes de maturation dentaire. Cela passe par l'utilisation de planches comme celles d'Ubelaker [1], qui schématisent et résument les séquences types d'éruption à différents âges clés. On peut également appliquer des méthodes de calcul comme la méthode Demirjian littérale ou simplifiée, plus ou moins fiable suivant les populations et limité au plafond des 16 ans [2-6]. Néanmoins, on se heurte au problème de la précision de l'estimation, dû à la méthode employée, mais aussi aux observateurs [7-9]. Des diagrammes pour lecture de l'âge ou des âges moyens d'éruption ont même été proposés [10–13]. Il a été démontré qu'il est meilleur de se baser sur un phénomène à courte période, comme l'éruption dentaire [14,15]. De plus, les facteurs environnementaux influent moins sur le développement dentaire que sur le développement physique général, tandis que les séquences d'éruption dentaire chez l'enfant sont largement indépendantes de l'influence du milieu et que le comptage des dents présentes en bouche peut procurer une estimation relativement précise non biaisée de l'âge, meilleure que la mesure de la taille, équivalente à la méthode Demirjian [16-18]. Le but de notre travail est de proposer deux types d'outils statistiques prédictifs de l'estimation de l'âge chez l'enfant : les fonctions discriminantes de Fisher et l'approche bayésienne automatisée.

2. Matériel et méthodes

2.1. Échantillon d'apprentissage

Un échantillon d'apprentissage a été constitué dans un service hospitalier d'odontologie, comprenant 810 radiographies panoramiques de 397 garçons (49,0%) et 413 filles (51,0%), de 12,63 ans de moyenne d'âge, compris entre 6,10 et 21,08 ans. Les sujets retenus étaient indemnes de dents absentes pour extractions ou agénésies ou de dents trop délabrées et présentaient une première molaire définitive en place. La faisabilité de l'attribution des scores selon la méthode Demirijan a été vérifiée; les 16 dents mandibulaires de 25 et 15 radiographies panoramiques ont été cotées respectivement pour une comparaison intra-observateur et interobservateurs : aucune différence significative n'a été mise en évidence entre les séries de cotations (tests t). Néanmoins, par précaution, le nombre de chaque type de dents émergées sur radiographie a été relevé simultanément par deux observateurs. Le critère d'émergence radiologique d'une dent a été défini par le fait que la ligne passant par les pointes cuspidiennes de sa couronne devait dépasser la ligne joignant les jonctions émail-cément mésiale et distale de la ou des dents adjacentes. Le nombre de germes présents a été également relevé. Le germe était réputé présent au stade de minéralisation de la couronne, c'est-à-dire au stade A de Demirjian. Pour améliorer la précision de l'estimation de l'âge que n'offre pas suffisamment Ubelaker, nous avons choisi de distinguer les variables dentaires pour chaque type de dents (incisives, canines, prémolaires), déciduales et permanentes, maxillaires et mandibulaires; les molaires permanentes, ayant des séquences d'éruption plus spécifiques, ont été individualisées (1^{res} molaires, 2^{es} molaires, dents de sagesse). En définitive, les variables de l'étude ont été l'âge (AGE), le nombre d'incisives supérieures et inférieures définitives (INCSUPDEF et INCINF-DEF), de canines supérieures et inférieures définitives (CANSUPDEF et CANINFDEF), de prémolaires supérieures et inférieures (PMSUP et PMINF), de 1^{res} molaires supérieures et inférieures définitives (MSIX-SUP et MSIXINF), de 2es molaires supérieures et inférieures définitives (MDOUZESUP et MDOUZEINF), de dents de sagesse supérieures et inférieures (DSSUP et DSINF), d'incisives supérieures et inférieures temporaires (INCSUPTEMP et INCINFTEMP), de canines supérieures et inférieures temporaires (CAN-SUPTEMP et CANINFTEMP), de molaires supérieures et inférieures temporaires (MSUPTEMP et MINFTEMP), de germes présents, excepté ceux des dents de sagesse (GERMES), et de germes de dents de sagesse présents (DSGERMES).

2.1.1. Modèles discriminants

L'échantillon a été ordonné, en fonction de l'âge réel des enfants, en deux classes d'âge selon les seuils 13, 16 et 18 ans. Pour chaque seuil, des modèles de fonctions linéaires de Fisher ont été obtenus par fonctions discriminantes à triage pas à pas ascendant, la méthode de sélection des variables étant la minimisation de la variance résiduelle ; à chaque étape, la variable qui minimise la somme des carrés des variations non expliqués entre les groupes est sélectionnée avec le critère d'introduction F, fixé à p = 0.05. Suivant les variables de départ proposées, nous obtenons quatre modèles, à partir de toutes les variables (modèles 13/C, 16/C, 18/C), à partir de toutes les variables, sauf celles concernant les germes (modèles 13/SG, 16/SG, 18/SG), à partir des variables maxillaires, sauf celles concernant les germes (modèles 13/MAX, 16/MAX, 18/MAX), à partir des variables mandibulaires sauf celles concernant les germes (modèles 13/MD, 16/MD, 18/MD). Ces modèles permettront de prédire la probabilité a priori d'appartenance d'un enfant à une classe d'âge, c'est-à-dire s'il se situe au-dessus ou en dessous du seuil considéré de 13, 16, ou 18 ans (Tableaux 1–3).

Par exemple, en présence de données maxillaires uniquement, l'application des deux formules suivantes :

Tableau 1

Fonctions linéaires de Fisher et pourcentages de classement en fonction du seuil de 13 ans

Variables	Classes d'âge									
retenues dans		< 1	13 ans		> 13 ans					
le modèle	Modèle 13/C	Modèle 13/SG	Modèle 13/MAX	Modèle 13/MD	Modèle 13/C	Modèle 13/SG	Modèle 13/MAX	Modèle 13/MD		
Constante CANSUPDEF	-111,398 1,170	-111,398 1,170	-0,995 1,107	-7,776	-112,712 1,964	-112,712 1,964	-5,642 1,898	-12,997		
MSIXSUP MDOUZESUP	0,535	0,535	0,347 $4,542 \times 10^{-2}$		108,68 2,922 2,514	2,922	2,764			
CANINFTEMP PMINF	1,840	1,840	-4,342 × 10	7,732	2,314	2,514	1,505	8,317 4 870		
MDOUZEINF	-3 260	-3 260		0,929	-1 978	-1 978		2,351		
% d'enfants bien classés	73,8	73,8	72,8	73,3	94,0	94,0	94,0	91,7		
% d'erreurs de classement	26,2	26,2	27,2	26,7	6,0	6,0	6,0	8,3		

Tableau 2	
Fonctions linéaires de Fisher et pourcentages	de classement en fonction du seuil de 16 ans

Variables	Classes d'âge									
retenues dans le		<	16 ans		> 16 ans					
modèle	Modèle 16/C	Modèle 16/SG	Modèle 16/MAX	Modèle 16/MD	Modèle 16/C	Modèle 16/SG	Modèle 16/MAX	Modèle 16/MD		
Constante CANSUPTEMP	-115,578 4,158	-111,725	-110,563	-1,324	-114,168 3,752	-111,235	-111,178	-6,348		
MSIXSUP	110,631	111,014	109,862		107,861	108,165	107,909			
MDOUZESUP	3,614	1,810	1,729		4,944	3,159	3,141			
DSSUP	2,547	1,466	-1,108		3,758	2,918	2,348			
CANINFTEMP										
PMINF				0,992				1,226		
MDOUZEINF				$-7,773 \times 10^{-2}$				0,742		
DSINF DSGERMES	-3,552 1,192	-4,450		$-4,526 \times 10^{-2}$	-0,319 0,895	-0,987		4,089		
% d'enfants bien classés	98,4	98,0	98,0	99,2	43,2	45,9	29,7	37,8		
% d'erreurs de classement	1,6	2,0	2,0	0,8	56,8	54,1	70,3	62,2		

Tableau 3

Fonctions linéaires de Fisher et pourcentages de classement en fonction du seuil de 18 ans

Variables	Classes d'âge									
retenues dans			< 18 ans		> 18 ans					
le modèle	Modèle 18/C	Modèle 18/SG	Modèle 18/MAX	Modèle 18/MD	Modèle 18/C	Modèle 18/SG	Modèle 18/MAX	Modèle 18/MD		
Constante MSIXSUP	-111,583 110,213	-111,076 110,408	-0,644	-0,805	-112,391 107,480	-112,235 107,589	-6,637	-6,953		
MDOUZESUP	1,661	2,272	1,121		2,637	2,976	2,033			
DSSUP	1,889	1,360	$3,662 \times 10^{-2}$		4,584	4,291	5,085			
MDOUZEINF				1,286				1,909		
DSINF	-3,150	-3,756		$-1,626 \times 10^{-2}$	0,160	-0,176		4,993		
DSGERMES	0,732				0,406					
% d'enfants bien classés	97,4	97,4	97,8	97,1	62,5	68,8	62,5	50,0		
% d'erreurs de classement	2,6	2,6	2,2	2,9	37,5	31,3	37,5	50,0		

- -110,563 + (109,862 × nombre de 1^{res} molaires définitives maxillaires émergées) + (1,729 × nombre de 2^{es} molaires définitives maxillaires émergées) - (1,108 × nombre de dents de sagesse maxillaires émergées) pour l'appartenance à la classe d'âge inférieure à 16 ans ;
- -111,780 + (107,909 × nombre de 1^{re} molaires définitives maxillaires émergées) + (3,141 × nombre de 2^{es} molaires définitives maxillaires émer-

gées) + $(2,348 \times \text{nombre} \text{ de dents} \text{ de sagesse}$ maxillaires émergées) pour l'appartenance à la classe d'âge supérieure à 16 ans; permettra de situer l'enfant expertisé par rapport à ce seuil, en fonction de l'équation ayant obtenu le score le plus élevé.

2.1.2. Approche bayésienne

L'échantillon d'apprentissage a constitué la base de données aux calculs bayésiens de probabilité a poste-

riori d'appartenance à un intervalle d'âge. Nous avons choisi de pratiquer l'étude selon deux rangements, d'une part, en fonction de classes d'un an, entre 6 et 21 ans, d'autre part, en classes dites légale, c'est-àdire classes d'âge en dessous de 13 ans, entre 13 ans inclus et 16 ans, entre 16 ans inclus et 18 ans, et égal ou au-dessus de 18 ans. La probabilité a posteriori est proportionnelle à la probabilité a priori multipliée par le maximum de vraisemblance : le modèle bayésien fait un comparatif de la fréquence de chaque caractère dans chaque classe d'âge avec tous les individus de la base de données, dans notre cas l'échantillon d'apprentissage, qui représente les valeurs possibles de référence [19,20]. Nous avons utilisé pour cela un progiciel, conçu au laboratoire, qui nous a permis d'automatiser les relevés des variables par individu de l'échantillon de validation et, à partir de la base de données constituée par les enfants de l'échantillon d'apprentissage, d'obtenir les probabilités d'appartenance aux classes d'âge considérées pour l'échantillon test. La procédure pour chaque sujet était la suivante : sur écran, tout d'abord choix de l'intervalle de classes d'âge souhaité (classes d'un an ou classes « légales »), et de l'âge initial du balayage de la séquence des classes; ensuite saisie des valeurs de chaque variable. La probabilité a posteriori était obtenue, en temps réel, par classes d'âge en données numériques et en diagrammes en bâtons (Fig. 1). Le logiciel permet également d'accepter des données incomplètes en l'absence d'information pour certaines variables (pour une dent : son absence; pour les germes : l'absence de radiographie à disposition). En effet, nous pouvons désactiver certaines variables qui ne seront plus prises en compte dans la base de données. Le logiciel calculera ainsi les probabilités a posteriori comme si elles n'avaient jamais existé : toutefois, cela diminuera sensiblement la qualité des prédictions, en se privant du pouvoir prédictif de départ. Il est à noter que pour notre étude nous n'avons pas eu recours à des données incomplètes.

2.2. Échantillon de test

Un échantillon de test a été constitué, comprenant 290 enfants, différents de l'échantillon d'apprentissage, d'âge connu, fréquentant deux services hospitaliers d'odontologie (190 à Marseille, 100 à Dijon), d'une moyenne d'âge de 12,11 ans, compris entre 6,56 et 20,23 ans, composée de 143 garçons (49,3%) et de 147 filles (50,7%).

2.3. Analyse des données

Les âges réels connus des enfants des échantillons ont été calculés en années et en décimales sur le logiciel EPI INFO[®] (CDC/ENSP).

Le dépouillement des radiographies panoramiques a permis d'estimer pour chaque enfant une probabilité a priori d'appartenance à une classe d'âge selon les modèles discriminants, en fonction de la distribution à deux classes, aux seuils de 13, 16 et 18 ans, et une probabilité a posteriori d'appartenance à un intervalle d'âge en fonction des deux classements d'âge établis selon l'approche bayésienne (soit en classe de 1 an, soit en 3 classes : < 13 ans, compris entre 13 et 16 ans, compris entre 16 et 18 ans, > 18 ans).

Après quoi, le pourcentage de bien classés (et d'erreurs) par rapport à l'âge réel connu a été calculé pour les différents modèles aux différents seuils, et pour les approches bayésiennes.

Le seuil de 5% a été fixé pour le triage pas à pas ascendant des variables dans les différents modèles discriminants; les fonctions linéaires de Fischer ont été obtenues avec le logiciel Systat 8.0[®] (SPSS).

La probabilité a posteriori à 100% a été retenue pour les prédictions bayésiennes; le progiciel, permettant les calculs automatisés, a été conçu à partir du logiciel Excel[®] (Microsoft).

3. Résultats

3.1. Modèles discriminants

Les fonctions de Fisher obtenues quels que soient les modèles permettent d'obtenir des prédictions de bien classés au-dessus du seuil de 13 ans, entre 91,7 et 94%, au-dessous du seuil de 16 ans, entre 98 et 99,2%, et au-dessous du seuil de 18 ans, entre 97,1 et 97,8%. En revanche, les erreurs de classement en dessous du seuil de 13 ans et au-dessus des seuils de 16 et 18 ans sont très importantes, respectivement supérieures à 26, 54, 31%.

3.2. Approche bayesienne

La prédiction selon les classes d'âge d'un an a permis de prédire correctement l'appartenance à

Age	(end y	/ears)	p(i)	Posterior Probability P(Ai/I) en %				
7	à	7	0,00E+00	0,00%		Bayesian Approach		
8	à	8	0,00E+00	0,00%		Classes d'Anos		
9	à	9	2,78E-09	2,06%		Cidases u Ages	Score par Individu	
10	à	10	1,31E-07	96,89%	ON	ISDef	4	OK
11	à	11	1,31E-09	0,97%	ON	CSDef	0	ок
12	à	12	1,09E-10	0,08%	ON	PMS	1	OK
13	à	13	0,00E+00	0,00%	ON	M1SDef	2	OK
14	à	14	0,00E+00	0,00%	ON	M2SDef	0	ок
	Σp(j)		1,350E-07	P(Ai/l)=p(i)/Σp(j)	ON	M3SDef	0	ок
		Prok	abilité d'apparte	enance à une classe d'âge pour	ON	llDef	4	OK
	1000			un individu	ON	CIDef	2	ок
	100%]			ON	PMI	3	OK
	90%	1			ON	M1IDef	2	ок
ori	80%				ON	M2IDef	0	ок
téri	70%	-			ON	M3IDef	0	OK
Sod	60%	1			ON	ISTemp	0	ок
té à	50%	-			ON	CSTemp	2	OK
filide	40%	-			ON	MSTemp	3	ок
Cob	30%	-			ON	liTemp	0	ок
E	20%	-			ON	CITemp	0	OK
	10%	-			ON	MITemp	1	ок
	0%		, <u>panana</u> lla	////Aparanana, , , , , , , , , , , , , , , , , ,	ON	Germes	10	OK
		717	8/8 9/9 1	0/10 11/11 12/12 13/13 14/14	ON	Germes Sag	4	ок
			Classes d	l'âges (en années) 🛛 1 individu				9 <i>2</i>

Choisir (×				
Age 1	7	-	Classes d'Ages	•	Valider

Age	(end y	years)	p(i)	Posterior Probability P(Ai/I) en %				
0	à	12	2,35E-08	100,00%		Bayesian Approach		
13	à	15	0,00E+00	0,00%		Classes d'Anes		
16	à	17	0,00E+00	0,00%		Classes u Ages	Score par Individu	
18	à	30	0,00E+00	0,00%	ON	ISDef	4	ок
31	à	40	Incalculable	Incalculable	ON	CSDef	0	ок
41	à	50	Incalculable	Incalculable	ON	PMS	1	ок
51	à	60	Incalculable	Incalculable	ON	M1SDef	2	ок
61	à	70	incalculable	Incalculable	ON	M2SDef	0	ок
	Σp(j))	2,349E-08	P(Ai/l)=p(i)/Σp(j)	ON	M3SDef	0	ок
		Prob	abilité d'apparte	enance à une classe d'âge pour	ON	llDef	4	ок
	1004		•••	un individu	ON	CIDef	2	ок
	100%	V/////			ON	PMI	3	ок
	90%				ON	M1IDef	2	ок
ori	80%				ON	M2IDef	0	ок
téri	70%				ON	M3IDef	0	ок
Sod	60%	-			ON	ISTemp	0	ок
éà	50%				ON	CSTemp	2	ок
hilida	40%	-			ON	MSTemp	3	ок
edo.	30%				ON	IITemp	0	ок
đ	20%	-			ON	CITemp	0	ок
	10%	-			ON	MITemp	1	ок
	0%	¥///////	l,,	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	ON	Germes	10	ок
		0/12	13/15 16/17 1	3/30 31/40 41/50 51/60 61/70	ON	Germes Sag	4	ок
			Classes d	'âges (en années) 🛛 1 individu				

Fig. 1. Interface du progiciel d'approche bayesienne selon les classes d'âges de 1 an (en haut) et selon les classes dites légales (en bas). Note : on lit que l'enfant se situe pour l'écran supérieur entre 9 et 12 ans (p = 2,06 + 96,89 + 0,97 + 0,08 = 100%) et pour l'écran inférieur en dessous de 13 ans (p = 100%).

un intervalle d'âge de 86,5% des enfants. Par le rangement en classes légales, on a atteint 85,2% d'enfants bien classés.

4. Discussion-conclusion

L'estimation de l'âge est un problème fondamental en anthropologie biologique, où l'odontologie propose des réponses. En effet, le développement dentaire est une bonne source d'indication de l'âge chez l'enfant [21]; l'éruption gingivale fait partie du développement dentaire, elle sert d'estimateur de l'âge. Les modèles discriminants proposés selon le rangement en deux classes permettent de répondre aux questions du franchissement du seuil de 13 ans et du nonfranchissement des seuils de 16 et 18 ans, avec un taux de bon classement supérieur à 90%; l'approche bayesienne automatisée propose une appartenance à une classe d'âge avec un bon classement inférieur à 85%.

Nous offrons donc la possibilité de proposer, quelle que soit la situation envisagée, c'est-à-dire existence ou pas de radiographies panoramiques, présence de restes squelettiques incomplets maxillaires ou mandibulaires, la probabilité d'appartenance à une classe d'âge en fonction du seuil d'âge choisi. La mise au point de ces protocoles de détermination d'âge chez l'enfant permet d'offrir une nouvelle approche originale, en proposant une nouvelle méthode probabiliste couvrant la période de 6 à 20 ans. Elle présente un complément à la méthode d'Ubelaker [1]. Elle permet tout à la fois de satisfaire aux contraintes des médecins légistes en ce qui concerne la question du franchissement des seuils de responsabilité pénale par les enfants mis en cause, et de fournir aux anthropologues une transcription lisible des qualificatifs d'immature, d'enfant ou de jeune adulte. Ceci permet de répondre aux interrogations des autorités judiciaires et policières sur l'âge de l'enfant vivant ou décédé, et des anthropologues sur l'âge de l'enfant au décès à partir de restes de populations du passé.

Références

- D.H. Ubelaker, Human skeletal remains. Excavation, analysis, interpretation. Manuels on Acheology 2, Aldine Publishshing Co, Chicago, USA, 1984.
- [2] P.J. Davis, U. Hagg, The accuracy and precision of the 'Demirjian system' when used for age determination in Chinese children, Swed. Dent. J. 18 (1994) 113–116.

- [3] A. Demirjian, H. Goldstein, New systems for dental maturity based on seven and four teeth, Ann. Hum. Biol. 3 (1976) 411– 421.
- [4] A. Demirjian, H. Goldstein, J.M. Tanner, A new system of dental age assessment, Hum. Biol. 45 (2) (1973) 211–227.
- [5] S. Koshy, S. Tandon, Dental age assessment: the applicability of Demirjian's method in south Indian children, Forensic Sci. Int. 94 (1998) 73–85.
- [6] R. Nykanen, L. Espeland, S.I. Kvaal, O. Krogstad, Validity of the Demirjian method for dental age estimation when applied to Norwegian children, Acta Odontol. Scand. 56 (1998) 238– 244.
- [7] H. Borrman, T. Solheim, B. Magnusson, S.I. Kvaal, W. Stene-Johansen, Inter-examiner variation in the assessment of agerelated factors in teeth, Int. J. Legal Med. 107 (1995) 183–186.
- [8] M. Reventlid, H. Mornstad, A. Teivens, Intra- and interexaminer variations in four dental methods for age estimation of children, Swed. Dent. J. 20 (1996) 133–139.
- [9] H. Mornstad, M. Reventlid, A. Teivens, The validity of four methods for age determination by teeth in Swedish children: a muticentre study, Swed. Dent. J. 19 (1995) 121–130.
- [10] U. Hagg, E. Hagg, The accuracy and precision of assessment of chronological age by analysis of tooth emergence, J. Int. Assoc. Dentistry for Children 17 (1986) 45–52.
- [11] G. Gustafson, G. Koch, Age estimation up to 16 years of based on dental development, Odontol. Rev. 25 (1974) 297–306.
- [12] V.K. Kashyap, N.R. Koteswara Rao, A modified Gustafson method of age estimation from teeth, Forensic Sci. Int. 47 (1990) 237–247.
- [13] C.L. Kumar, M.S. Sridhar, Estimation of the age of an individual based on times of eruption of permanent teeth, Forensic Sci. Int. 48 (1990) 1–7.
- [14] U. Hagg, L. Matsson, Dental inactivity as an indicator of chronological age: the accuracy and precision of three methods, Eur. J. Orthod. 7 (1985) 25–34.
- [15] U. Hagg, J. Taranger, Dental development, dental age and tooth counts, Angle Orthod. 55 (1985) 93–107.
- [16] T. Triratana, Hemindra, C. Kiatiparjuk, Eruption of permanent teeth in malnutrition children, J. Dent. Assoc. Thailand 40 (1990) 100–108.
- [17] K. Kromeyer, F. Wurschi, Tooth eruption in Jena children in the first phase of mixed dentition, Anthropol. Anzeiger 54 (1996) 57–70.
- [18] N. Townsend, E.A. Hammel, Age estimation from the number of teeth erupted in young children: an aid to demographic surveys, Demography 27 (1990) 165–174.
- [19] D. Lucy, R.G. Aykroyd, A.M. Pollard, T. Solheim, A Bayesian approach to adult human age estimation from dental observations by Johanson's age changes, J. Forensic Sci. 41 (1996) 189–194.
- [20] A. Schmitt, C. Broqua, Approche probabiliste pour estimer l'âge au décès à partir de la surface auriculaire de l'ilium, Bull. Mém. Soc. Anthropol. Paris 3 (2000) 279–301.
- [21] M. Nystrom, L. Peck, E. Kleemola-Kujala, M. Avalathi, M. Kataja, Age estimation in small children: reference values based on counts of deciduous teeth in Finns, Forensic Sci. Int. 110 (2000) 179–188.