

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

# Club de Rencontre AppliBUGS



# "Equations Structurelles Probabilistes"

Lionel Jouffe – Bayesia

04/06/2009



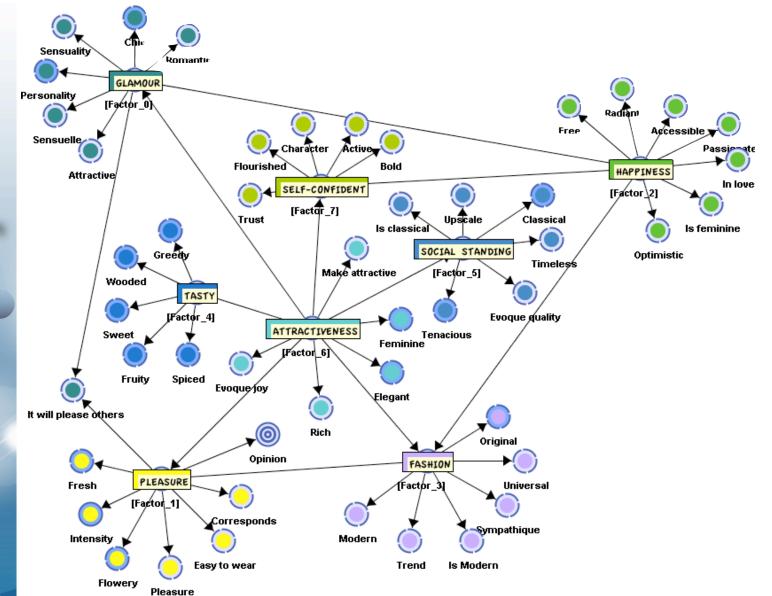


Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 



#### ©2009 Bayesia SA





Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

### INTRODUCTION

©2009 Bayesia SA





Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

Outil de modélisation des connaissances incertaines

Repose à la fois sur la théorie des graphes et la théorie des probabilités

Elaboration par expertise:

systèmes experts probabilistes





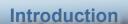
Apprentissage automatique à partir des bases de données :

analyse de données, data mining



### Les réseaux Bayésiens

Plan



Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

1763 : Théorème de Bayes

P(A|B) = P(B|A)P(A)/P(B)



1988: Judea Pearl

"Probabilistic Reasoning in Intelligent Systems: Networks of Plausible Inference"

1996: Los Angeles Times

"L'avantage concurrentiel de Microsoft à moyen terme repose sur son expertise en réseaux Bayésiens", Bill Gates

2004 : TECHNOLOGY

Apprentissage des réseaux Bayésiens en 4ème position des 10 technologies émergeantes qui vont changer le monde



### Lettre du laboratoire d'analyse







Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 



Paris, le 12 mai 2004

Monsieur,

Vous êtes récemment venu dans notre hôpital pour un test de dépistage d'une maladie rare, qui touche en France une personne sur dix mille. Nous sommes au regret de vous annoncer que ce test, efficace à 99 %, s'est révélé positif.

Science & Vie, Septembre 2004

Selon vous, ayant reçu cette lettre avec ce résultat positif, qu'elle est la probabilité que vous soyez malade?

©2009 Bayesia SA



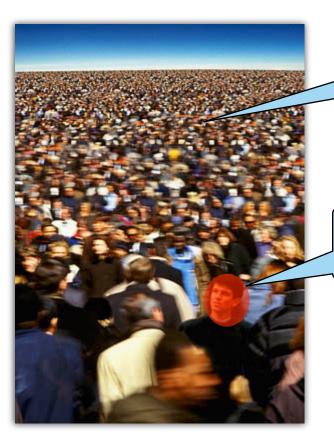
### Lettre du laboratoire d'analyse

Plan



Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 



Parmi les 9 999 autres personnes, "99.99 personnes" vont recevoir une lettre avec un résultat de test positif

Une personne parmi 10 000 est affectée.
Elle va recevoir "0.99 lettre" avec un résultat de test positif

©2009 Bayesia SA



### Lettre du laboratoire d'analyse

- Il y a un total de 0.99 + 99.99 lettres avec des résultats positifs

Probabilité d'être affecté quand on reçoit une telle lettre:

0.99/(0.99+99.99) = 0.98%

$$P(A|L) = \frac{P(L|A)P(A)}{P(L)}$$

$$P(A|L) = \frac{P(L|A)P(A)}{P(L)}$$

$$P(A|L) = \frac{P(L|A)P(A)}{P(L|A)P(A) + P(L|\overline{A})P(\overline{A})}$$

Plan



Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 



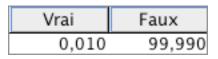
### Lettre du laboratoire d'analyse

Plan



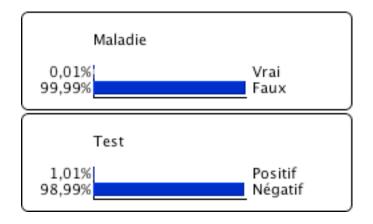
Formalisme des Réseaux Bayésiens

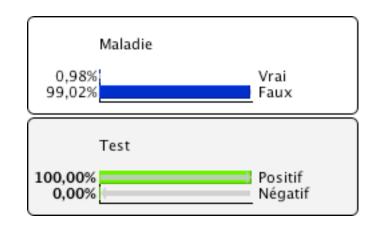
**Applications** 





Maladie	Positif	Négatif		
Vrai	99,000	1,000		
Faux	1,000	99,000		







### Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

## RÉSEAUX BAYÉSIENS





#### Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

### Structure

Graphe orienté sans cycle (DAG), i.e. pas de boucle orientée

- > Les nœuds représentent les variables du domaine
- Les arcs représentent les influences probabilistes directes entre les variables, éventuellement causales

### **Paramètres**

Des distributions de probabilités sont associées à chaque nœud, généralement par le biais de tables



### Un moteur d'inférence

On dispose d'informations sur les valeurs d'un sous-ensemble de ces variables

100,00%

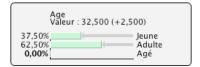
0,00%

- Observations positives
- ➤ Observations négatives
- Age Valeur : 42,000

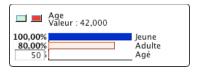
  30,00%
  Jeune
  50,00%
  Adulte

Age Valeur : 20,000 (-22,000)

Adulte



Vraisemblances





- ➤ Distributions de probabilités (fixées ou non)
- ➤ Moyennes (fixées ou non)







On veut prendre en compte ces informations de manière rigoureuse pour caractériser les valeurs possibles des autres variables du domaine

- Distributions de probabilités sur leurs valeurs
- Inférence multi-directionnelle

### Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

©2009 Bayesia SA



### Élaboration de réseaux Bayésiens

### Modélisation par Brainstorming



Echanges productifs entre experts pouvant faciliter le concensus

Un système expert probabiliste avec de puissantes capacités de calcul et d'analyse

Permet de modéliser des situations rares ou non encore survenues

### Construction automatique par Data Mining



Estimation/actualisation des paramètres d'un réseau

Découverte de la structure du réseau

- > Valeurs manquantes
- Modalités censurées
- Prise en compte d'un réseau initial
- Focalisation sur une variable cible Apprentissage supervisé
- > Segmentation de données Clustering
- > Segmentation des variables
- Equations structurelles probabilistes

### Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

2009 Bayesia SA



### Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens



## APPLICATIONS





### Plan

#### Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens



### Analyse de parfums avec des Equations Structurelles Probabilistes

### Tests monadiques

- L'opinion, la variable clé : 6 niveaux
- 46 variables manifestes : 10 niveaux discrétisés en 5 états
- 1 variable manifeste pour l'intensité du parfum : 5 niveaux



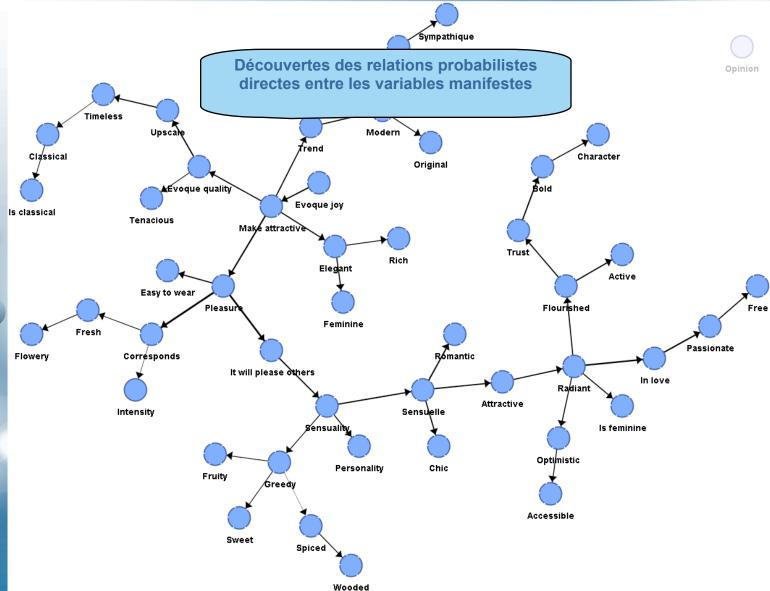


#### Plan

#### Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 



#### ©2009 Bayesia SA



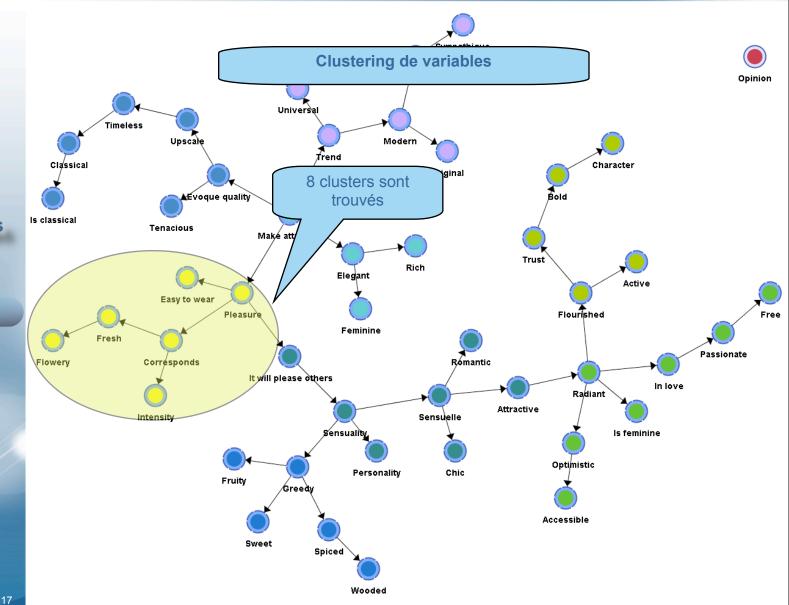


Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 



©2009 Bayesia SA





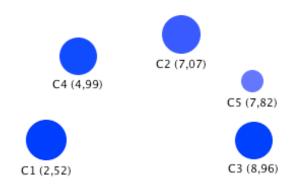


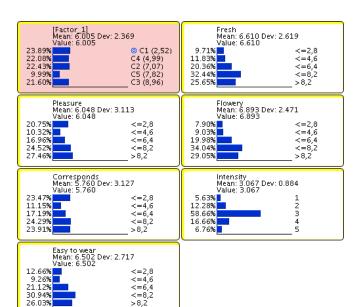
Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

**Analyse des facteurs** Pleasure Pleasure 1.3972 0.94 27.38% 0.3212 1.3646 Intensity -0.1692 <sup>0.9378</sup>orresponds Intensity 6.29% 26.74% prresponds 0.4279 0.5587 Factor 0.8272 8.38% Factor 1 17.05% 0.7182 14.16% Easy to wear Flowery Flowery Easy to wear Fresh Fresh





©2009 Bayesia SA







[Factor\_1]

0.00%

#### Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 





>8,2

©2009 Bayesia SA





#### Plan

#### Introduction

Formalisme des

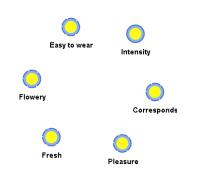
Réseaux **Bayésiens** 

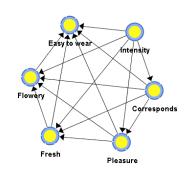
**Applications** 

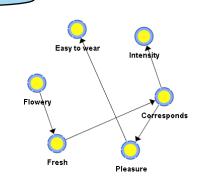
#### ©2009 Bayesia SA

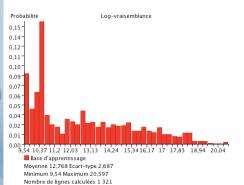
Tous droits réservés. Reprodu interdite, de tout ou partie, s l'accord écrit de Bavesia

#### Mesure de qualité

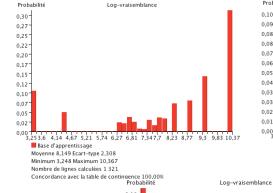


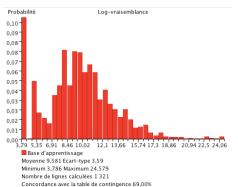


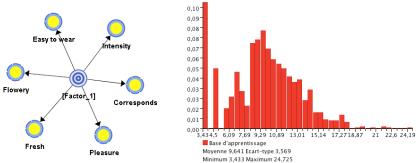




Concordance avec la table de contingence 0,00%







Nombre de lignes calculées 1 321

Concordance avec la table de contingence 67,71%

20



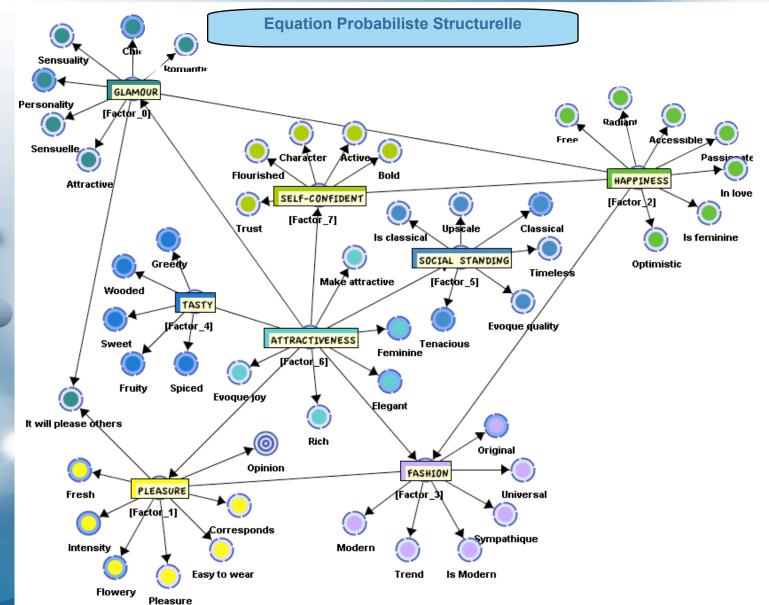


#### Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 



#### ©2009 Bayesia SA





#### Plan

#### Introduction

Formalisme des Réseaux **Bayésiens** 



#### Analyse des drivers Opinion Delta Mean 0.86722 0.75297 0.63873 0.52449 0.41024 0.29600 0.18176 0.06752 -0.04673 -0.16097 -0.27521 -0.38946 -0.50370 -0.61794 -0.73219 -0.84643 -0.96067 -1.07492 -1.18916 -1.30340 -1.61 -0.55 0.51 1.56 -3.72 -2.66

#### Variable Delta Means

### Total Effects on Target Opinion

Node	Standardized Total Effect	Total Effect	G-test	Degrees of Freedom	p-value	G-test (Data)	Fre	
Elegant	0.5791	0.2924	544.8334	20	0.00%	915.7322		
Fresh	0.5555	0.2806	516.4295	20	0.00%	645.5090		
Feminine	0.5165	0.2842	421.8483	20	0.00%	653.9175		
Chic	0.4958	0.2551	379.9918	20	0.00%	708.6047		
Original	0.4829	0.2508	366.5018	20	0.00%	640.0396		
Flowery	0.4274	0.2294	305.0973	20	0.00%	405.0697		
Personality	0.4207	0.2185	268.8100	20	0.00%	572.9994		
Tenacious	0.3401	0.1759	176.9959	20	0.00%	380.9229		
Greedy	0.3336	0.1716	168.0455	20	0.00%	664.0451		
Sweet	0.3137	0.1592	146.0693	20	0.00%	352.2011		
Fruity	0.3035	0.1486	137.5630	20	0.00%	498.0142		
Classical	0.2954	0.1656	135.6472	20	0.00%	332.2932		
Spiced	0.2119	0.1085	71.2995	20	0.00%	152.3202		
Wooded	0.2044	0.1081	64.7670	20	0.00%	185.1734		
Intensity	-0.1569	-0.2303	356.9999	20	0.00%	628.4367	Г	

#### Standardized Total Effect

Chic

Original ■ Flowery

Personality

Tenacious

Classical

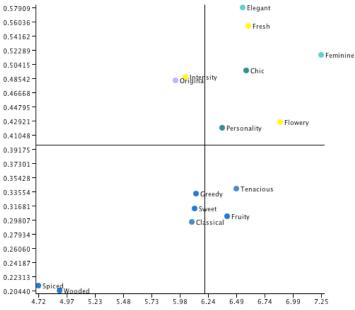
Greedy

Sweet

Fruity ■ Wooded

Spiced

Intensity



Mean Value

©2009 Bayesia SA





#### **Analyse des politiques**

#### Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

#### Target Dynamic Profile Opinion: Value/Mean Maximization (A posteriori)

Opinion						
Node	Optimal State	Value/Mean	95% Credible Interval	Joint Probability		
A priori		3.6536353	0.209093911	100.00%		
Intensity	3	4.14056572	0.057757414	58.57%		
Fresh	>8,2 (5/5)	4.67596094	0.047137253	20.90%		
Flowery	>8,2 (5/5)	4.794844853	0.043263709	15.55%		
Elegant	>8,2 (5/5)	4.820325334	0.04242407	10.35%		
Original	>8,2 (5/5)	4.825451136	0.042330212	6.06%		

#### Target Dynamic Profile Opinion : Value/Mean Maximization (A posteriori)

Opinion						
Node	Initial Value/Mean	Value/Mean At T	Final Value/Mean	Value/Mean	95% Credible Interval	Joint Probability
A priori				3.6536353	0.209093911	100.00%
Intensity	6.039068789	6.039068789	6.340975639	3.804874471	0.067200237	84.10%
Feminine	7.245489615	7.473596614	7.607741118	3.834546782	0.066686901	80.04%
Flowery	6.884112475	7.117596611	7.228300368	3.84821459	0.066585022	77.29%
Classical	6.097211082	6.277359478	6.402065737	3.853555827	0.066486314	72.68%
Fruity	6.408130677	6.630752583	6.728536767	3.857089888	0.066436034	70.78%

#### ©2009 Bayesia SA





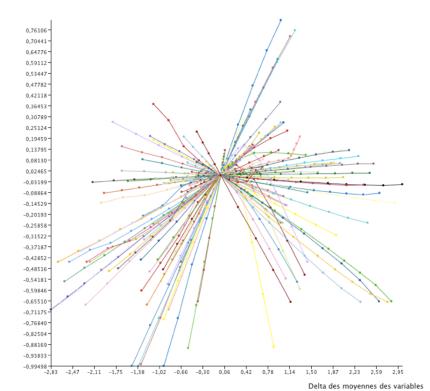
# Exemple d'application Analyse de produits laitiers

### Analyse de produits laitiers

Tests monadiques portant sur 90% des produits du marché

- > Plus de 1000 tests
- ➤ L'intention d'achat, la variable clé : 6 niveaux
- > 55 variables manifestes : 5 à 6 niveaux discrétisés en 3 états

Delta de la moyenne de Intention d'Achat



Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

©2009 Bayesia SA





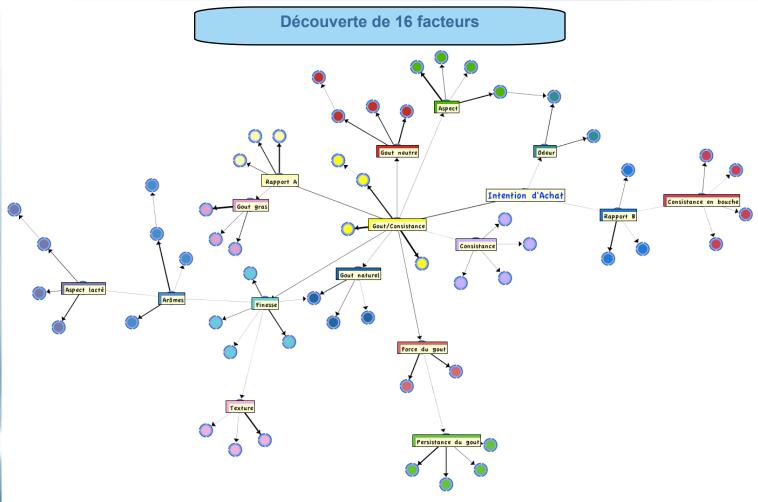
### Exemple d'application Analyse de produits laitiers

### Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 



#### ©2009 Bayesia SA





Collant

# Exemple d'application Analyse de produits laitiers

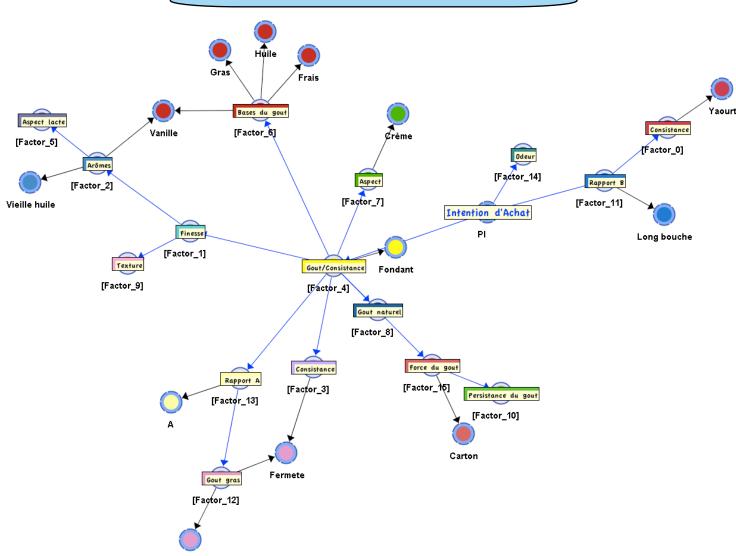
#### Plan

Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

### Liens avec les données d'experts sensoriels



#### ©2009 Bayesia SA





#### Introduction

Formalisme des Réseaux Bayésiens

**Applications** 

#### **Adresse**



### **BAYESIA SA**

6 rue Léonard de Vinci BP0119 53001 LAVAL Cedex France



#### Contact

Site Internet www.bayesia.com
Courriel jouffe@bayesia.com
Téléphone +33(0)2 43 49 75 58
Fax +33(0)2 43 49 75 83