# Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo

### Santiago González- Carvajal Centenera Tutores: Concha Bielza y Pedro Larrañaga Máster Universitario en Inteligencia Artificial Universidad Politécnica de Madrid

22 julio 2021

### Contenidos

#### Introducción

#### Estado del arte

#### Diseño del modelo

Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo Clasificadores bayesianos en tiempo continuo Cadenas de clasificadores

#### Implementación

#### Experimentos

Primer experimento Segundo experimento Tercer experimento

### Conclusiones y trabajo futuro



### Contenidos

#### Introducción

Estado del arte

#### Diseño del modelo

Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo Clasificadores bayesianos en tiempo continuo Cadenas de clasificadores

### Implementación

#### Experimentos

Primer experimento Segundo experimento Tercer experimento

### Conclusiones y trabajo futuro

### Introducción

- Problema de clasificación multidimensional.
- Cadenas de clasificadores.
- Clasificación de series temporales.
- Clasificación multidimensional de series temporales multivariadas.
- Clasificador bayesiano en tiempo continuo. CTBNC.

# **Objetivos**

- Desarrollar una cadena de CTBNCs. Nuevo modelo para clasificación multidimensional de series temporales multivariadas.
- Modelo de relevancia binaria generalizada de CTBNCs.
- Mostrar el sentido de la cadena de CTBNCs en tiempo continuo.
- Comprobar la importancia del orden de las variables en la cadena.

### Contenidos

#### Introducción

#### Estado del arte

#### Diseño del modelo

Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo Clasificadores bayesianos en tiempo continuo Cadenas de clasificadores

### Implementación

#### Experimentos

Primer experimento Segundo experimento Tercer experimento

### Conclusiones y trabajo futuro

# Estado del arte (I)

- Relevancia binaria (Boutell et al., 2004), paso al conjunto potencia (Boutell et al., 2004), cadenas de clasificadores (Read et al., 2011), conjuntos de clasificadores en cadena (Read et al., 2011), cadenas circulares (Rivas et al., 2018), cadenas dinámicas (Kulessa y Mencía, 2018; Mencía, 2020), etc.
- Clasificadores bayesianos multidimensionales (van der Gaag y de Waal, 2006; Bielza *et al.*, 2011), **cadenas de clasificadores bayesianos** (Zaragoza *et al.*, 2011), etc.

# Estado del arte (II)

- Redes bayesianas dinámicas (Dean y Kanazawa, 1989), modelos de redes dinámicas (Dagum et al., 1992), modelos ocultos de Markov (Rabiner, 1989), clasificadores bayesianos temporales (Tucker et al., 2006), etc.
- Noisy-or en tiempo continuo (Simma et al., 2012), cascadas de Poisson (Simma, 2010), CTBNCs (Stella y Amer, 2012), etc.

### Contenidos

#### Introducción

#### Estado del arte

#### Diseño del modelo

Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo Clasificadores bayesianos en tiempo continuo Cadenas de clasificadores

### Implementación

#### Experimentos

Primer experimento Segundo experimento Tercer experimento

Conclusiones y trabajo futuro



# Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo

- Nuevo modelo para clasificación multidimensional en tiempo continuo.
- Clasificadores bayesianos en tiempo continuo.
- Cadenas de clasificadores.

# Redes bayesianas en tiempo continuo

- Distribución inicial especificada mediante una red bayesiana.
- Modelo de transición en tiempo continuo:
  - Un grafo dirigido, posiblemente cíclico.
  - Una matriz de intensidad condicional.

$$\mathbf{Q}_{X_n}^{\mathbf{pa}(X_n)} = \begin{bmatrix} -q_{x_1}^{\mathbf{pa}(X_n)} & q_{x_1x_2}^{\mathbf{pa}(X_n)} & \dots & q_{x_1x_{I_n}}^{\mathbf{pa}(X_n)} \\ q_{x_2x_1}^{\mathbf{pa}(X_n)} & -q_{x_2}^{\mathbf{pa}(X_n)} & \dots & q_{x_2x_{I_n}}^{\mathbf{pa}(X_n)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ q_{x_{I_n}x_1}^{\mathbf{pa}(X_n)} & q_{x_{I_n}x_2}^{\mathbf{pa}(X_n)} & \dots & -q_{x_{I_n}}^{\mathbf{pa}(X_n)} \end{bmatrix}$$

# Redes bayesianas en tiempo continuo. Aprendizaje

- Aprendizaje de la estructura (Nodelman et al., 2012c):
  - $score(\mathcal{G}:\mathcal{D}) = InP(\mathcal{D}|\mathcal{G}) + InP(\mathcal{G}).$
- Aprendizaje de los parámetros (Codecasa y Stella, 2014b):

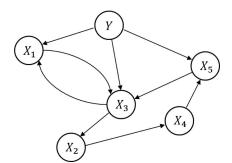
• 
$$\hat{q}_x^{\mathbf{pa}(X)} = \frac{\alpha_x^{\mathbf{pa}(X)} + M[x|\mathbf{pa}(X)]}{\tau_x^{\mathbf{pa}(X)} + T[x|\mathbf{pa}(X)]}$$

00000

• 
$$\hat{\theta}_{xx'}^{\mathbf{pa}(X)} = \frac{\alpha_{xx'}^{\mathbf{pa}(X)} + M[x, x'|\mathbf{pa}(X)]}{\alpha_{x}^{\mathbf{pa}(X)} + M[x|\mathbf{pa}(X)]}$$

### **CTBNC**

- Red bayesiana en tiempo continuo con **nodo clase**.
- Grafo conectado.
- $Pa(Y) = \emptyset$ , i.e. la variable clase Y está asociada con un nodo raíz.
- Y completamente determinada por P(Y) y **no depende** de t.



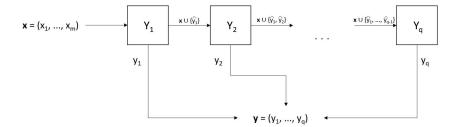
### Clasificación

$$P(Y|\mathbf{x}^1,...,\mathbf{x}^J) \propto P(Y) \prod_{j=1}^J q_{x_{[j]}^j x_{[j]}^{j+1}}^{\mathbf{pa}(X_{[j]})} \prod_{n=1}^N exp(-q_{x_n^j}^{\mathbf{pa}(X_n)}(t_{j+1}-t_j)),$$

# Modelos propuestos en la literatura

- Clasificador naive Bayes en tiempo continuo. CTNB (Stella y Amer, 2012).
- Clasificador bayesiano aumentado a árbol en tiempo continuo.
  CTTANB (Stella y Amer, 2012).
- Max-k clasificador bayesiano en tiempo continuo. CTBNCk (Codecasa y Stella, 2014b).
- Max-k naive Bayes aumentado en tiempo continuo.
  ACTNBk (Codecasa y Stella, 2014b).

### Cadenas de clasificadores







### Contenidos

#### Introducción

#### Estado del arte

#### Diseño del modelo

Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo Clasificadores bayesianos en tiempo continuo Cadenas de clasificadores

### Implementación

#### Experimentos

Primer experimento Segundo experimento Tercer experimento

### Conclusiones y trabajo futuro

# Implementación

- Windows 10, Anaconda, Jupyter, Python 3.7.4 y Java 1.8.
- CTBNCToolkit como aplicación Java.
- Entorno virtual con pandas, scikit-learn, etc.
- CTBNCToolkit  $\rightarrow$  clasificadores base.
- Python  $\rightarrow$  implementación de la cadena.

### Contenidos

#### Introducción

#### Estado del arte

#### Diseño del modelo

Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo Clasificadores bayesianos en tiempo continuo Cadenas de clasificadores

### Implementación

#### **Experimentos**

Primer experimento Segundo experimento Tercer experimento

Conclusiones y trabajo futuro



# Conjuntos de datos (I)

- Conjunto de datos real → 3633 trayectorias. 6 variables clase. 15 predictoras. Variables predictoras → sensores. Variables clase → Estado de las máquinas. Multidimensional.
- CTBNCs → CTNB, CTBNCk y ACTNBk.
- 75% train y 25% test. Orden temporal.
- Resto de parámetros predeterminados.

# Conjuntos de datos (II)

- Conjuntos de datos sintéticos → 2000 trayectorias. 10 variables clase. 10 predictoras.
  - Conjunto 1: dependencia entre variables clase: alta. dependencia entre variables predictoras: alta. Multietiqueta.
  - Conjunto 2: dependencia entre variables clase: independientes. dependencia entre variables predictoras: alta. Multietiqueta.
  - Conjunto 3: dependencia entre variables clase: alta. dependencia entre variables predictoras: alta. Multidimensional.
  - Conjunto 4: dependencia entre variables clase: alta. dependencia entre variables predictoras: baja. Multietiqueta.
  - Conjunto 5: dependencia entre variables clase: independientes. dependencia entre variables predictoras: baja. Multietiqueta.

# Descripción del primer experimento

- Comparación con la relevancia binaria.
- Capturar la relación entre variables clase.

# Resultados del primer experimento. Datos reales

Modelo		Prec	isión s	obre c	lases		Precisión global
Wiouelo	$Y_1$	$Y_2$	<i>Y</i> <sub>3</sub>	$Y_4$	$Y_5$	$Y_6$	1 recision global
CTNB-CC	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36
CTNB-BR	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36
CTBNC2-CC	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36
CTBNC2-BR	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36

# Resultados del primer experimento. Datos sintéticos (I)

Modelo				Precisión global										
Modelo	<i>Y</i> <sub>1</sub>	Y <sub>2</sub>	<i>Y</i> <sub>3</sub>	Y <sub>4</sub>	Y <sub>5</sub>	Y <sub>6</sub>	Y <sub>7</sub>	Y <sub>8</sub>	$Y_9$	Y <sub>10</sub>	Precision global			
CTNB-CC	0.86	0.84	0.72	0.71	0.60	0.55	0.50	0.51	0.52	0.53	0.012			
CTNB-BR	0.86	0.84	0.72	0.71	0.60	0.55	0.50	0.51	0.52	0.53	0.012			
CTBNC2- CC	0.89	0.82	0.88	0.79	0.55	0.58	0.61	0.50	0.64	0.53	0.016			
CTBNC2- BR	0.89	0.88	0.69	0.71	0.60	0.58	0.61	0.50	0.64	0.53	0.012			

# Resultados del primer experimento. Datos sintéticos (II)

Modelo				Precisión global									
Modelo	<i>Y</i> <sub>1</sub>	Y <sub>2</sub>	<i>Y</i> <sub>3</sub>	Y <sub>4</sub>	Y <sub>5</sub>	Y <sub>6</sub>	Y <sub>7</sub>	Y <sub>8</sub>	$Y_9$	Y <sub>10</sub>	Frecision global		
CTNB-CC	0.80	0.71	0.65	0.50	0.65	0.56	0.52	0.50	0.49	0.52	0.002		
CTNB-BR	0.80	0.71	0.65	0.50	0.65	0.56	0.52	0.50	0.49	0.52	0.002		
CTBNC2- CC	0.83	0.82	0.73	0.56	0.90	0.81	0.67	0.68	0.55	0.64	0.024		
CTBNC2- BR	0.89	0.88	0.69	0.71	0.60	0.58	0.61	0.50	0.64	0.53	0.024		

# Resultados del primer experimento. Datos sintéticos (III)

Modelo				Precisión global									
Modelo	<i>Y</i> <sub>1</sub>	Y <sub>2</sub>	<i>Y</i> <sub>3</sub>	Y <sub>4</sub>	Y <sub>5</sub>	Y <sub>6</sub>	Y <sub>7</sub>	Y <sub>8</sub>	$Y_9$	Y <sub>10</sub>	Frecision global		
CTNB-CC	0.72	0.47	0.43	0.36	0.34	0.49	0.52	0.51	0.49	0.50	0.004		
CTNB-BR	0.72	0.47	0.42	0.36	0.35	0.49	0.52	0.51	0.49	0.50	0.004		
CTBNC2- CC	0.76	0.64	0.54	0.42	0.36	0.52	0.50	0.53	0.50	0.53	0.004		
CTBNC2- BR	0.76	0.68	0.54	0.44	0.36	0.52	0.50	0.53	0.50	0.53	0.002		

# Resultados del primer experimento. Datos sintéticos (IV)

Modelo				Prec	isión s	obre c	lases				Precisión global			
Wiodelo	Y <sub>1</sub>	Y <sub>2</sub>	Y <sub>3</sub>	Y <sub>4</sub>	Y <sub>5</sub>	$Y_6$	Y <sub>7</sub>	Y <sub>8</sub>	Y <sub>9</sub>	$Y_{10}$	Trecision global			
CTNB-CC	0.87	0.67	0.73	0.64	0.61	0.63	0.75	0.77	0.59	0.61	0.022			
CTNB-BR	0.87	0.67	0.73	0.63	0.61	0.63	0.75	0.77	0.60	0.61	0.022			
CTBNC2-CC	0.89	0.80	0.84	0.82	0.75	0.74	0.89	0.92	0.80	0.85	0.123			
CTBNC2-BR	0.89	0.78	0.84	0.82	0.75	0.74	0.89	0.92	0.70	0.85	0.012			

# Resultados del primer experimento. Datos sintéticos (V)

Modelo				Prec	isión s	obre c	lases				Precisión global				
Ivioueio	<i>Y</i> <sub>1</sub>	Y <sub>2</sub>	Y <sub>3</sub>	Y <sub>4</sub>	$Y_5$	Y <sub>6</sub>	Y <sub>7</sub>	Y <sub>8</sub>	Y <sub>9</sub>	$Y_{10}$	- Frecision global				
CTNB-CC	0.81	0.69	0.66	0.74	0.69	0.65	0.74	0.77	0.65	0.74	0.022				
CTNB-BR	0.81	0.69	0.66	0.74	0.69	0.65	0.74	0.77	0.64	0.74	0.022				
CTBNC2-CC	0.84	0.82	0.83	0.91	0.84	0.79	0.86	0.87	0.76	0.87	0.19				
CTBNC2-BR	0.84	0.82	0.83	0.91	0.84	0.79	0.86	0.87	0.76	0.87	0.19				

# Descripción del segundo experimento

- Aumentar precisión sobre clases individuales.
- Clasificadores perfectos.
- Sobre datos reales.

# Resultados del segundo experimento

Modelo		Prec	isión s	obre c	lases		Precisión global		
Modelo	<i>Y</i> <sub>1</sub>	Y <sub>2</sub>	<i>Y</i> <sub>3</sub>	$Y_4$	Y <sub>5</sub>	<i>Y</i> <sub>6</sub>	Precision global		
CTNB-CC	0.58	0.998	0.75	0.80	0.83	0.994	0.41		
CTNB-BR	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36		
CTBNC2-CC	0.58	0.998	0.62	0.80	0.75	0.75	0.37		
CTBNC2-BR	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36		

# Descripción del tercer experimento

- Propiedades de cadenas de clasificadores en tiempo estático.
- Alterar el orden de las variables.
- Capacidad de capturar las relaciones entre variables clase.
- Orden inverso de las variables.

0

# Resultados del tercer experimento

Modelo		Prec	isión s	obre c	lases		Precisión global
Wiodelo	$Y_1$	Y <sub>2</sub>	<i>Y</i> <sub>3</sub>	$Y_4$	$Y_5$	$Y_6$	recision global
CTNB-CC	0.58	0.998	0.75	0.80	0.83	0.994	0.41
CTNB-BR	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36
CTBNC2-CC	0.58	0.998	0.62	0.80	0.75	0.75	0.37
CTBNC2-BR	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36

Modelo		Preci	sión so	bre cl	ases		Precisión global
Widuelo	$Y_1$	Y <sub>2</sub>	<i>Y</i> <sub>3</sub>	$Y_4$	$Y_5$	$Y_6$	i recision global
CTNB-CC	0.998	0.74	0.74	0.86	0.95	0.75	0.43
CTNB-BR	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36
CTBNC2-CC	0.998	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36
CTBNC2-BR	0.58	0.58	0.62	0.71	0.75	0.75	0.36

### Contenidos

#### Introducción

#### Estado del arte

#### Diseño del modelo

Cadena de clasificadores bayesianos en tiempo continuo Clasificadores bayesianos en tiempo continuo Cadenas de clasificadores

### Implementación

#### Experimentos

Primer experimento Segundo experimento Tercer experimento

### Conclusiones y trabajo futuro



### **Conclusiones**

- Nuevo modelo presentado.
- Gran volumen de artículos estudiados.
- Ausencia de conjuntos de datos de dominio público.
- Estudio del funcionamiento del CTBNCToolkit.
- A pesar de los contratiempos, consecución de los objetivos.

# Trabajo futuro

- Realización de experimentos sobre otros conjuntos de datos reales.
- Otras implementaciones del CTBNC. Desarrollar una nueva implementación en Python.
- Utilizar un equipo con más capacidad de cómputo para variar los parámetros del CTBNCToolkit.
- Cadenas circulares, dinámicas, ensembles, etc.
- Aplicar el trabajo de Sucar et al. (2014) a CTBNCs.

# Agradecimientos

- Agradecer a Carlos Villa Blanco por la generación de los datos sintéticos.
- Conjunto de datos reales de la empresa del sector energético.

# ¡Muchas gracias por vuestra atención!