

Modelo para procesamiento de lenguaje natural?

Victor Hugo Matus Maldonado

23 de marzo de 2020

Resumen ejecutivo

Resumen ejecutivo.

Índice

1. Marco teórico y estado del arte	1
1.1. Bases de datos y álgebra relacional	1
1.2. Inteligencia artificial	2
1.3. Mate	3
2. Objetivos	6
2.1. General	6
2.2. Particulares	6
2.3. Metas científicas	7
3. Metodología científica	7
4. Grupo de trabajo	9
5. Infraestructura disponible para el proyecto	9
6. Cronograma de actividades	9
7. Resultados comprometidos	10
8. Visto bueno	10
9. Referencias	10

1. Marco teórico y estado del arte

1.1. Bases de datos y álgebra relacional

El *modelo relacional de base de datos*, consiste en cinco componentes:

1. Una colección de tipos escalares, pueden ser definidos por el sistema o por el usuario.
2. Un generador de tipos de relaciones y un intérprete para las relaciones mismas.
3. Estructuras para definir variables relacionales de los tipos generados.
4. Un operador para asignar valores de relación a dichas variables.

5. Una colección relacionamente completa para obtener valores relacionales de otros valores relacionales mediante operadores.

Las operaciones del modelo relacional están cimentadas en el *álgebra relacional*. Utilizando operaciones primitivas del álgebra se producen nuevas relaciones que pueden manipularse también por medio de operaciones del álgebra mismo. Una secuencia de operaciones de álgebra relacional forma una expresión cuyo resultado es una relación que representa el resultado de una consulta de base de datos. Estas operaciones se pueden clasificar en dos grupos, operaciones de la teoría de conjuntos: *UNIÓN*, *INTERSECCIÓN*, *DIFERENCIA* y *PRODUCTO CARTESIANO* (*PRODUCTO CRUZADO*), y el otro grupo consiste en operaciones específicas para bases de datos relacionales: *JUNTAR*, *SELECCIONAR* y *PROYECTAR*.

1.2. Inteligencia artificial

“La *inteligencia artificial* es un campo antiguo y amplio que generalmente se puede definir como todos los intentos de automatizar el proceso cognitivo (...) la automatización del pensamiento. Esto puede ir desde lo más básico, como una hoja de cálculo de Excel, hasta lo más avanzado, como un androide que puede hablar y caminar.” (Chollet, 2018)

Dentro de los múltiples tipos de inteligencia artificial, los que son de nuestro interés para este proyecto se describen a continuación.

Burkov (2019) define el *aprendizaje maquinal* como

“preocupado con construir algoritmos que, para ser útiles dependen de una colección de ejemplos de algún fenómeno (...) el proceso de resolver problemas prácticos por 1) reunir un conjunto de datos y, 2) construir algorítmicamente un modelo estadístico basado en ese conjunto de datos”

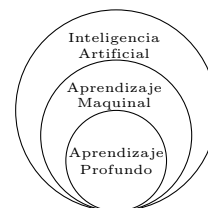


Figura 1: AP

A diferencia del paradigma clásico de programación, donde los humanos introducen órdenes y datos para ser procesados de acuerdo con dichas reglas, en el aprendizaje maquinal el humano introduce datos y respuestas esperadas de estos datos como ejemplos, el resultado es la generalización de ciertas respuestas a partir de dichos datos sin estructurar. Con ello, se induce al conocimiento por parte de la computadora.

La *lingüística computacional* es un campo multidisciplinario de la lingüística aplicada en la informática. Se sirve de los sistemas informáticos para el estudio y el

tratamiento del lenguaje. Para ello, se intenta modelar de manera lógica el lenguaje natural desde un punto de vista programable.

El *procesamiento del lenguaje natural* una disciplina de la rama de la ingeniería para la lingüística computacional. Se utiliza para la formulación e investigación de mecanismos de eficacia informática para servicios de comunicación entre las personas o entre ellas y las máquinas usando lenguajes naturales. Dos de los módulos básicos de procesamiento natural del lenguaje son búsqueda y aprendizaje con los que se pueden resolver muchos problemas con técnicas de optimización enfocadas en los diferentes parámetros involucrados.

1.3. Mate

Representamos la dependencia entre dos variables, en el que una aumenta o disminuye cuando la otra cambia con la *covarianza*

$$\text{cov}(X, Y) = E[(X - EX)(Y - EY)], \quad (1)$$

al referencia para la covarianza es conveniente escalarla de acuerdo a su desviación estándar, esto recibe el nombre de *coeficiente de correlación*

$$\rho = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_1 \sigma_2}. \quad (2)$$

Un modelo que relaciona $E(Y)$ como una función lineal únicamente de β_0 y β_1 , es llamado modelo de regresión lineal *simple*

$$E(Y) = \beta_0 + \beta_1 x, \quad (3)$$

cuando más de una variable independiente es de interés, por ejemplo x_1, x_2, \dots, x_n , se utiliza una generalización de (3), denominada modelo de regresión lineal *múltiple*

$$E(Y) = \beta_0 + \beta_1 x + \dots + \beta_n x_n. \quad (4)$$

Demostrar que los conjuntos de hipótesis que contienen β_1 , por ejemplo, $H_a: \beta_1 = 0$ contra $H_a: \beta_1 > 0$ $H_a: \beta_1 < 0$, así como $H_a: \beta_1 > 0$ contra $H_a: \beta_1 \neq 0$ pueden estar basadas en el estadístico

$$t = \frac{\hat{\beta}_1 - 0}{S/\sqrt{S_{xx}}}, \quad (5)$$

cuando se tienen muestras moderadamente grandes puede probarse la hipótesis $H_0: \rho_1 = \rho_0$ con una prueba Z

$$Z = \frac{(\frac{1}{2}) \ln(\frac{1+r}{1-r}) - (\frac{1}{2}) \ln(\frac{1+\rho}{1-\rho})}{\frac{1}{\sqrt{n-3}}}. \quad (6)$$

Variable aleatoria (v.a.) es la función real $X : \Omega \mapsto \mathbb{R}$ tal que el conjunto $\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in I\}$ es un evento de Ω para cada $I \subset \mathbb{R}$, en un espacio Ω hipotético. Se le considera *variable aleatoria discreta* (v.a.d.) cuando su rango de valores R_x es finito o contablemente infinito, mientras que una *variable aleatoria continua* (v.a.c.) puede tomar cualquier valor real en un intervalo.

“La forma más natural de expresar la distribución de v.a.d.s es la *función de probabilidad*” (Blitzstein y Hwang, 2019)

Una v.a.d. X con $R_x = \{x_1, x_2, x_3, \dots, x_n, \dots\}$ tiene una función de distribución

$$\begin{aligned} f(x) &= 0 \text{ para cada } x \notin R_x; \\ f(x) &= P(X = x) \text{ para } x \in R_x \end{aligned} \quad (7)$$

para una v.a.c. X será una función no negativa real $f : \mathbb{R} \mapsto [0, \infty)$, es decir

$$P(X \in A) = \int_A f(x) dx \quad (8)$$

El *valor esperado* de una v.a.d. X con una función de probabilidad (7) es definida como

$$\mu = E(X) = \sum_{x \in R_x}^{\infty} x f(x), \quad (9)$$

siempre y cuando la serie converja absolutamente y es también llamado *media* de X , utilizada, similar a la media aritmética en estadísticas, para obtener el valor promedio entre observaciones.

Para una v.a.c. X se define como

$$\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx \quad (10)$$

Para conocer la variabilidad de la distribución de cualquier v.a se utiliza la *varianza*, para X se define

$$\sigma^2 = Var(X) = [(X - \mu)^2] \quad (11)$$

Figura 2: Diversas de distribuciones pueden para modelar v.a.s, a continuación se muestran las mas importantes de acuerdo a Balakrishnan, Koutras y Politis (2020).

binominal.png	geom.png
Binominal $b(n, p)$	Geométrica $G(p)$.
negativabinominal.png	hyperg.png
Negativa binominal $Nb(rp)$	Hipergeométrica $h(n; a, b)$
poisson.png	uniforme.png
Poisson $\mathcal{P}(\lambda)$	Uniforme $U[a, b]$
normal.png	epsilon_lambda.png
Normal $N(\mu, \sigma^2)$	Exponencial $Expo(\lambda)$



Gama $Ga(\alpha, \beta)$



Beta $Be(\alpha, \beta)$

2. Objetivos

2.1. General

Haciendo uso de las ciencias de la computación, las herramientas matemáticas de estadística y métodos de aprendizaje autónomo, se busca obtener información cuantitativa de textos provenientes de redes sociales, cadenas noticiosas y audio de programas de capacitación, para inferir posiciones, tendencias, comportamientos o razones de grupos sociales, considerando un ciclo de clasificación, estimación, detección y comprobación.

2.2. Particulares

1. Desarrollar un modelo de base de datos que permita la captura de categorías para un determinado problema, los elementos de identificación de cada categoría, el origen de la información y su correlación.
2. Construir una estructura de datos que capte la estimación o valores esperados para el procesamiento de textos.
3. Elaborar un sistema de objetos para el soporte de los elementos de aprendizaje autónomo.
4. Generar los elementos de captura de textos para su almacenamiento y procesamiento.
5. Elaborar un modelo estadístico que permita comprobar las estimaciones a partir de los datos y en consecuencia realizar un ajuste en los parámetros usados para el aprendizaje autónomo.
6. Producir los reportes con un análisis estadístico que faciliten la interpretación de resultados y den pauta para la obtención del conocimiento de interés.

2.3. Metas científicas

Metas científicas

3. Metodología científica

#

ejemplo uam:

<http://tesiuami.izt.uam.mx/uam/aspuam/presentatesis.php?recno=19133&docs=UAMI19133.pdf>

1. Revision y clasificacion de la literatura sobre trabajos relacionados.
2. Elaboracion de hipotesis y diseno de una estrategia de distribucion de contenido.
3. Desarrollo de un protocolo con base en la estrategia disenada.
4. Validacion del protocolo mediante simulacion.
5. Elaboracion de conclusiones.
6. Comunicacion idonea de resultados.

#

ejemplo 2

1.3. Metodología de investigaciónA lo largo de esta sección, mostraremos el proceso de investigación que hemos seguido para desarrollar este estudio, el cual se compone de las siguientes etapas (véase figura 1.3)

Formulación del proyecto de investigación. Durante esta etapa se define la problemática a resolver y se plantean los objetivos a cumplir, además de establecer una planeación de las actividades a realizar a lo largo del estudio con base en una correcta delimitación del tema a investigar. Adicionalmente, se construye una hipótesis, la cual será sometida a un proceso de aceptación o refutación

Revisión sistemática de la literatura. A través de esta actividad, se estudian las diferentes técnicas que utilizan un modelo de mitigación de falsos positivos utilizando el enfoque de aprendizaje automático. También, se identifican y se analizan las principales etapas que componen cada técnica (y que mejor se adapten al desarrollo de nuestra propuesta), las herramientas de software utilizadas, los casos de estudio explorados y las medidas de desempeño encargadas de evaluar dichas técnicas

Diseño de la propuesta. Con base en el conocimiento adquirido en la etapa anterior, se diseña una propuesta cuyo objetivo es aumentar el número de defectos relevantes descubiertos antes de llegar a la fase de pruebas dentro del PDS. Dicha propuesta se

el pseu-docodigo de cada una de ellas. En el capitulo cinco se incluye la revision de la literatura especializada. En este espacio se realiza una introduccion a la teoria del portafolio de inversion, se presenta la formulacion del modelo de media-varianza, y se hace mencion de un modelo de media-varianza con restricciones de cardinalidad. Asimismo se describen algunos de los modelos que se han propuesto para la construccion de los portafolios de inversion partiendo del modelo de media-varianza, y se presenta la revision de algunos de los metodos empleados para la solucion de estos modelos. Para finalizar el capitulo cinco se describe detalladamente el trabajo de Chang et al., que sirvio como referencia para este trabajo de tesis. En el capitulo seis se describe la adaptacion de los metodos de PSO y PSO-3P al problema del portafolio de inversion. En el capitulo siete se muestran los resultados, y analisis estadisticos, de los experimentos computacionales realizados sobre las instancias reportadas en el trabajo de Chang et al. El ultimo capitulo, capitulo ocho, se presentan las conclusiones y las recomendaciones para trabajo futuro.

#####

4. Grupo de trabajo

- Dr. José Emilio Quiroz Ibarra
Universidad Iberoamericana, Dirección.
- Dra. Alma Rocío Sagaceta Mejía
Universidad Autónoma Metropolitana, Codirección.
- Mtra. Paloma Alejandra Vilchis León
Universidad Tecnológica de México*, Tutoría.

↑ preguntar

5. Infraestructura disponible para el proyecto

Laboratorios y equipos disponibles en la Universidad Iberoamericana Ciudad de México. servidor desktop

6. Cronograma de actividades

cronograma

7. Resultados comprometidos

Publicación

8. Visto bueno

Vo.Bo.

9. Referencias

- Balakrishnan, N., Markos V. Koutras y Konstantinos G. Politis (2020). *Introduction to probability: models and applications [Introducción a la probabilidad: modelos y aplicaciones]*. Hoboken: John Wiley & Sons, Inc. ISBN: 9781118123348.
- Blitzstein, Joseph K. y Jessica Hwang (2019). *Introduction to Probability [Introducción a la probabilidad]*. 2.^a ed. Texts in Statistical Science [Textos en ciencia estadística]. Florida: CRC Press. ISBN: 9781138369917.
- Burkov, Andriy (2019). *The hundred-page machine learning book*. Quebec: Andriy Burkov. ISBN: 9781999579500.
- Chollet, François (2018). *Machine Learning With Python [Machine Learning]*. New York: Manning Publications Co. ISBN: 9781617294433.
- Wackerly, Dennis D, William Mendenhall III y Richard L Scheaffer (2009). *Estadística matemática con aplicaciones*. Trad. por Jorge Humberto Romo Mufioz. 7.^a ed. Ciudad de México: Cengage Learning. ISBN: 9780495110811.