

INSTITUTO TECNOLÓGICO AUTÓNOMO DE MÉXICO



Mezclas de distribución en esperanza-varianza

TESIS

QUE PARA OBTENER EL TÍTULO

LICENCIADO EN ACTUARÍA

PRESENTA

DAVID EDGARDO CASTILLO RODRÍGUEZ

ASESOR: JUAN CARLOS MARTÍNEZ OVANDO

MÉXICO, D.F.

2016

“Con fundamento en los artículos 21 y 27 de la Ley Federal del Derecho de Autor y como titular de los derechos moral y patrimonial de la obra titulada “**TÍTULO DE LA TESIS**”, otorgo de manera gratuita y permanente al Instituto Tecnológico Autónomo de México y a la Biblioteca Raúl Baillères Jr., la autorización para que fijen la obra en cualquier medio, incluido el electrónico, y la divulguen entre sus usuarios, profesores, estudiantes o terceras personas, sin que pueda percibir por tal divulgación una contraprestación”.

AUTOR

FECHA

FIRMA

DEDICATORIA

Agradecimientos

¡Muchas gracias a todos!

Capítulos

- 1. Introducción
- 2. Modelo de mezcla en media
 - 2.1. Modelo de mezcla en varianza
 - 2.3. Modelo de mezcla en media-varianza
- 3. Inferencia estadística
 - 3.1. Noción de distribución tipo mezcla
 - 3.2. Verosimilitud
 - 3.3. Verosimilitud aumentada
 - 3.4. Estimación de parámetros
 - 3.5. Algoritmo
- 4. Caso de estudio
 - 4.1. Contexto
 - 4.2. Fuentes de información y datos
 - 4.3. Estimación
 - 4.4. Implicaciones
- 5. Conclusiones y trabajo futuro

Introducción

Modelo de mezcla en media

Se dice que un vector aleatorio X , de dimensión p , es una mezcla en media, si dado u se distribuye normal con vector de medias $u\mu$, y matriz de covarianza Σ . La variable aleatoria u está definida en R^+ .

Por lo tanto $P(X_1 \dots X_n) = \int_{S_u} N_p(X|u\mu, \Sigma) f_u(u) du$, donde $\mu \in R^p$, $\Sigma \in M_{p \times p}$ y u es la variable de mezcla.

Si nos enfocamos en la distribución marginal de $X|_u$ es fácil darse cuenta que el valor que toma u determina donde está centrada la distribución, para valores de u pequeños la distribución se encuentra cercana al origen, pero conforme u crece, la distribución se aleja del origen.

La figura 1, muestra una distribución normal con vector de medias $\mu = (3, 5)$, y matriz de varianza-covarianza $\Sigma = [1, .3, .3, 1.5]$, mientras que la figura 2 muestra una distribución normal con variable de mezcla u , con el mismo vector de medias y matriz de varianza-covarianza que la figura 1. La distribución de mezcla u se distribuye $\exp(1.5)$ y tal que $u=.42$. Adviertase como se desplaza el centro de la distribución dado el condicionamiento.

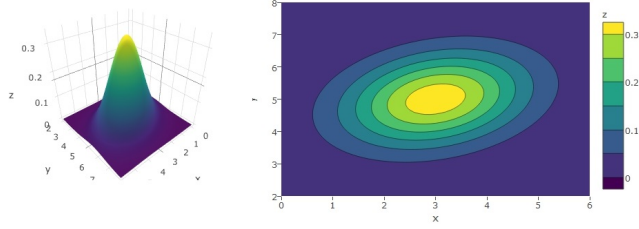


Figura 1:

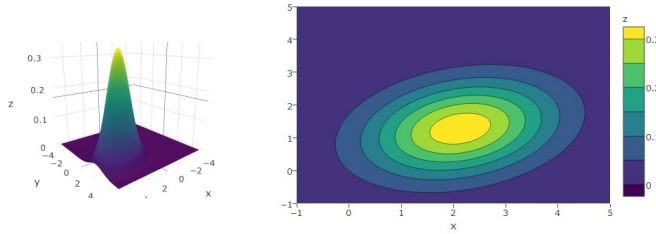


Figura 2:

Modelo de mezcla en varianza

Ahora consideraremos un modelo similar al anterior, pero con la diferencia que la variable de mezcla u solamente afecta a la matriz de varianza-covarianza Σ , por lo que la distribución del vector aleatorio X p -dimensional viene dado por:

$$P(X_1 \dots X_p) = \int_{S_u} N_p(X | \mu, u\Sigma) f_u(u) du$$

Si nos concentramos en la distribución marginal de $X|_u$, se observa que la variable de mezcla u influye en la dispersión de los datos, por lo que entre mayor sea el valor que tome u , mayor será la dispersión.

La figura tres nos muestra una distribución normal bivariada con el mismo vector de medias, y misma matriz de varianza -covarianza que la figura uno. Pero ahora, la distribución de mezcla u se distribuye Ji cuadrado con 5 grados de libertad, afectando sólo a la matriz de varianza-

covarianza, y tal que $u=2.36$. Nótese que en este caso, la distribución se mantiene en su centro, pero ahora la dispersión es mayor.

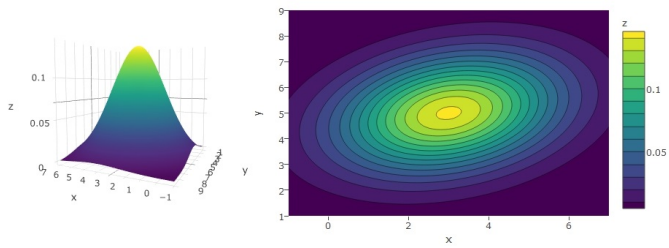


Figura 3:

Modelo de mezcla en esperanza-varianza

Generalizando los dos modelos anteriores se tiene la siguiente definicion:

Se dice que un vector aleatorio $X \in R^p$ es un vector de mezcla p dimensional, si $X|_u \sim N(\mu + u\beta, u\Sigma)$, donde u es la variable de mezcla con soporte en R^+ , $\mu, \beta \in R^p$ y Σ matriz de varianza-covarianza.

Por lo que la distribución de X está dada por:

$$f(x) = \int_{S_u} \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |u\Sigma|^{n/2}} \exp -\frac{1}{2}(x - \mu - uB)'u\Sigma^{-1}(x - \mu - uB) f(u) du$$

Aquí μ representa un vector de medias y a su vez es un parámetro de localización, β un vector de tendencia.

Una propiedad importante de las variables de mezcla, es que la cola de su distribución depende de la variable de mezcla u , por lo que se podía seleccionar alguna u arbitraria para que X tenga colas pesadas.

Y además, como se verá posteriormente, la función generadora de momentos $M_x(t)$ del vector aleatorio X es proporcional a $M_u(t)$, la función generadora de momentos de la variable de mezcla u . Y la función característica $\Phi_x(it)$ es proporcional a la función característica de la variable de mezcla u , $\Phi_u(it)$.

En la figura 4 se muestra el efecto combinado que la variable de mezcla u tanto en el vector de medias como en la matriz de varianza covarianza. El vector de trayectoria $\beta = (2, 2)$, y u se distribuye pareto con parámetro de localización 5, y parámetro de forma 2, u tomó el valor de 7.24. Como era de esperar, tanto el centro de la distribución como la dispersión se han modificado, pero ahora de manera considerable.

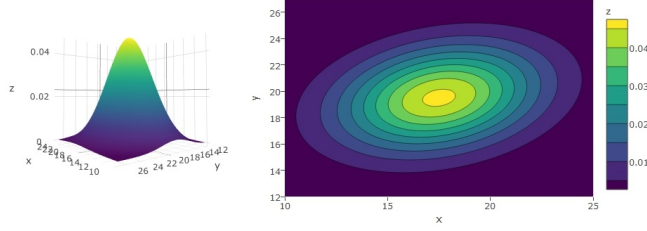


Figura 4:

Propiedades

La función característica de X es $\Phi_X(t) = \exp(it\mu)\Phi_u(it\beta - \frac{1}{2}t\Delta t)$, donde $\Phi_u(\cdot)$ es la función característica de la variable de mezcla u .

Demostración:

$$\Phi_X(t) = \int \exp(it)f(x)dx = \int \exp(it)\left(\int f(x)|_u f(u)du\right)dx = \int \int \exp(it)f(x)|_u f(u)dudx$$

Luego por el Teorema de Fubini (ver algún anexo)

$$\int \int \exp(it)f(x)|_u f(u)dudx = \int \int \exp(it)f(x)|_u f(u)dudx = \int \exp(it(\mu + u\beta) + \frac{1}{2}itu\Delta t)f(u)du$$

Ya que la función generadora de momentos de una distribución normal p -variada es: $\exp(t\mu + t\Sigma t)$, y además $X|_u N(\mu + u\beta, u\Delta)$

Factorizando el exponente de la exponencial se tiene que:

$$\int \exp(it(\mu + u\beta) + \frac{1}{2}itu\Delta t)f(u)du = \int \exp(it\mu)\exp(u(it\beta - \frac{1}{2}t\Delta t))f(u)du = \exp(it\mu)\Phi_u(it\beta - \frac{1}{2}t\Delta t).$$

Por lo tanto: $\Phi_X(t) = \exp(it\mu)\Phi_u(it\beta - \frac{1}{2}t\Delta t)$

Para comprobar que la función generadora de X es $M_x(t) = \exp^{t\mu} M_u(t\beta + \frac{1}{2}t\Delta t)$ basta con sustituir t por it en el resultado anterior.

El resultado anterior nos indica que podemos obtener la función generadora de momentos o característica del vector aleatorio X con tan solo conocer la función característica o generadora de u , lo cual sería de utilidad si solo nos interesan algunos momentos, o también nos ayudaría a identificar la distribución de X , en caso de reconocer la función característica o generadora de momentos. Inversamente, el resultado anterior nos indica que si la función característica o generadora de algún vector aleatorio Z se puede descomponer como el producto de $\exp it'\mu$, y alguna $M_y(t)$, entonces Z es una variable normal de mezcla en esperanza varianza, con distribución de mezcla y .

Bibliografía