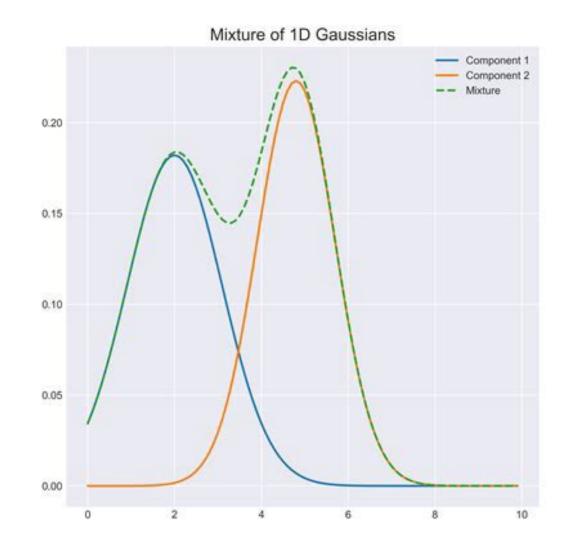
Temas adicionales de SEM:

Clasificación

Clasificación

¿Cuántos grupos?

¿Cuál es la mejor separación posible?



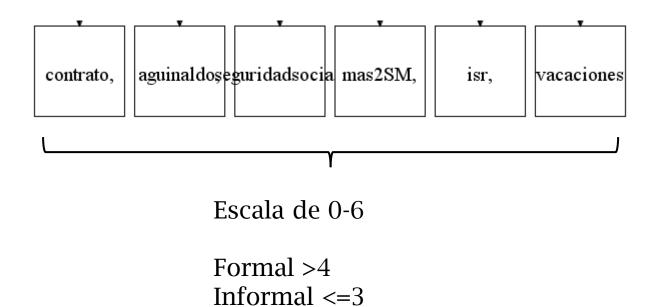
Mixture modeling:

- Latent profile analysis: indicadores continuos
- Latent classs analysis: indicadores discretos

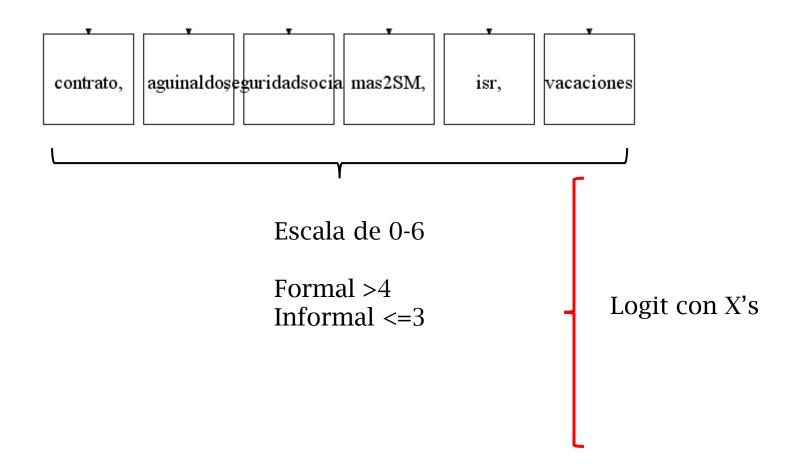
Supuestos:

- Hay un fenómeno subyacente
- Hay grupos distintivos del fenómeno subyacente
- Manifestaciones del fenómeno subyacente
- Es la pertenencia a cierto grupo (severidad del fenómeno) la que explica la probabilidad de respuesta a cada indicador

Sin mixture modelling



Sin mixture modelling

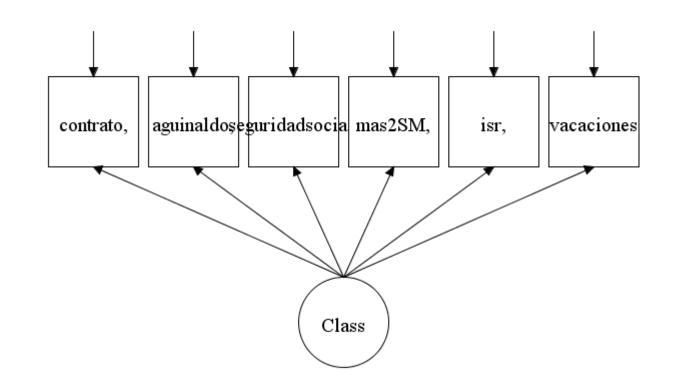


Con mixture modeling:

Hay un fenómeno subyacente: formalidad

Hay dos grupos formales e informales

Es la membresía al grupo (ser formal o informal) lo que determina tener o carece de las condiciones siguientes

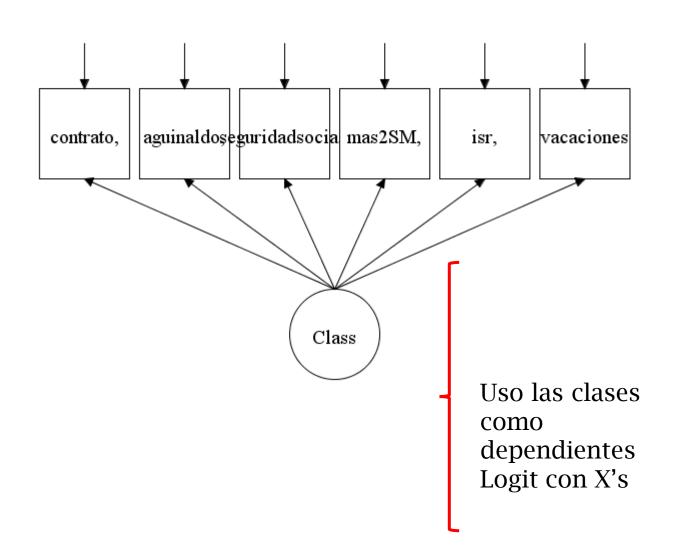


Con mixture modeling:

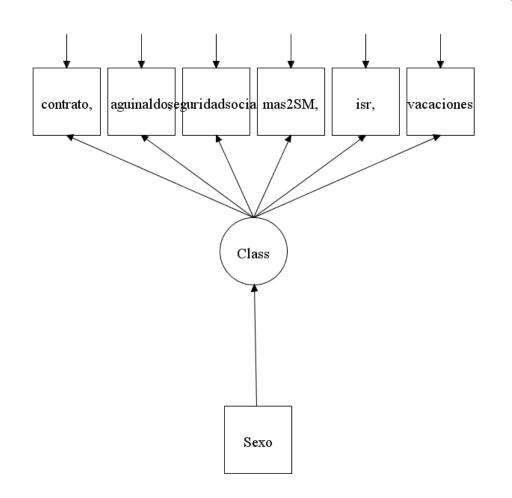
Hay un fenómeno subyacente: formalidad

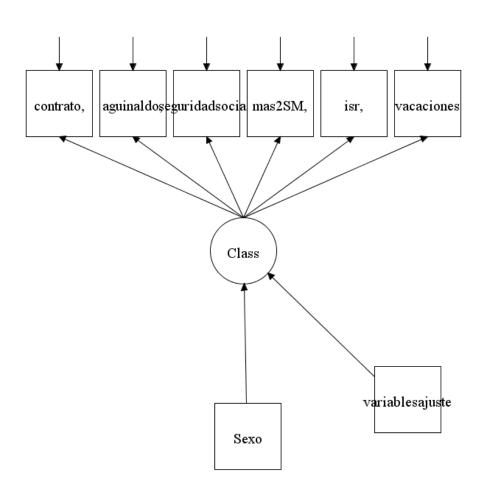
Hay dos grupos formales e informales

Es la membresía al grupo (ser formal o informal) lo que determina tener o carece de las condiciones siguientes



LCA condicional (confirmatorio):





Ho: La pertenencia a cierto grupo es condicional a cierto factor

Lecturas de LCA en la práctica

Latent Class Analysis: A Guide to Best Practice



Abstract

Latent class analysis (LCA) is a statistical procedure used to identify qualitatively different subgroups within populations who often share certain outward characteristics. The assumption underlying LCA is that membership in unobserved groups (or classes) can be explained by patterns of scores across survey questions, assessment indicators, or scales. The application of LCA is an active area of research and continues to evolve. As more researchers begin to apply the approach, detailed information on key considerations in conducting LCA is needed. In the present article, we describe LCA, review key elements to consider when conducting LCA, and provide an example of its application.



Paquetes en R

• OpenMX + tidySEM

• poLCA

Para análisis más en forma y más complejos: Mplus https://www.statmodel.com/



Conclusiones LCA

- Siempre que tenga en cuestión algún tipo de agrupación:
 - Grupos latentes de personas o de unidades territoriales
- Dirime disputas del siglo pasado sobre dónde poner la línea

• En un mismo marco atiende el problema de agrupación y explicación de los perfiles de los grupos

Próximo año

SEM y pruebas de hipótesis

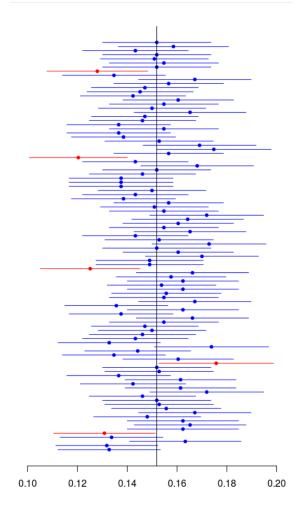
Beta = 1[.5 - 1.2]

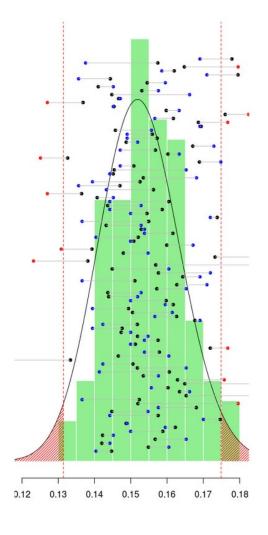
Es altamente probable (95%) que el efecto de interés se ubique entre .5 y 1.2.

No puedo hacer este tipo de inferencia

95% de los intervalos de confianza contienen a 1!

SEM + inferencia bayesiana





Problemas de cómputo e información previa

Cómputo

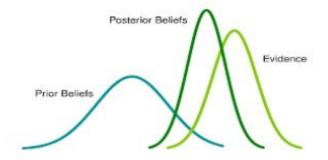
- La complejidad de algunos modelos reduce la factibilidad de su estimación
- Hay que moverse a cómputo bayesiano

Inferencia e información

- La hipótesis nula y los p-values les hacen poco sentido (descubrimos rechazando la posibilidad de que beta sea un producto de un proceso aleatorio)
- Hay información que te gustaría incorporar en el modelo:
 - Información sobre el efecto de ciertas variables encontrado en otros estudios
 - Información sobre el proceso de pérdida de datos
- Bajo poder en el estudio

Si la respuesta es sí a alguna de estas condiciones:

BAYESIAN INFERENCE



Software

- SEM. Modelos convencionales: Pocos parámetros, estructuras razonablemente simples, corte transversal
 - Lavaan, MPLUS, stata, AMOS. ML
- SEM. Modelos convencionales pero con datos provenientes de muestras complejas
 - MPLUS. ML
- SEM Modelos complejos: Muchos parámetros, grandes datos, datos panel
 - MPLUS, BAYES
- SEM. Modelos complejos con distintas distribuciones
 - MPLUS y STAN. BAYES
- SEM. Modelos complejos con distintas distribuciones y efectos espaciales
 - STAN. BAYES





RStan



Gracias por participar en este curso!