

# Ciencia de Datos

## Modelos de Elección Discreta

Roberto Ponce López

Tecnológico de Monterrey

*rpl@tec.mx*

10 de febrero del 2020

## 1 Modelamiento de Demanda

- Tomador de Decisión
  - Individuos, personas o hogares
  - Características Socioeconómicas: edad, educación, ingreso
- Cuando no podemos aleatorizar, tenemos que conducir estudios observacionales con datos del mundo real
- Alternativas ( $\epsilon$ )
  - El tomador de decisión  $n$  elige solamente una alternativa de un set the decisión  $C_n = \{1, 2, 3, \dots, i, \dots, J_n\}$  con  $J_n$  alternativas.
- Atributos de las alternativas (precio y calidad)
- Regla de decisión (maximizar utilidad)

# Ejemplo: Elección de Automóviles

- Tomador de Decisión: individuos u hogares

# Ejemplo: Elección de Automóviles

- Tomador de Decisión: individuos u hogares
- Choice set: alternativas de automóviles

# Ejemplo: Elección de Automóviles

- Tomador de Decisión: individuos u hogares
- Choice set: alternativas de automóviles
- Regla de decisión: maximización de utilidad

# Ejemplo: Elección de Automóviles

- Tomador de Decisión: individuos u hogares
- Choice set: alternativas de automóviles
- Regla de decisión: maximización de utilidad
- Función de utilidad: función de los atributos del automóvil, tales como precio y calidad

# Ejemplo: Elección de Automóviles

- Tomador de Decisión: individuos u hogares
- Choice set: alternativas de automóviles
- Regla de decisión: maximización de utilidad
- Función de utilidad: función de los atributos del automóvil, tales como precio y calidad
- Características individuales



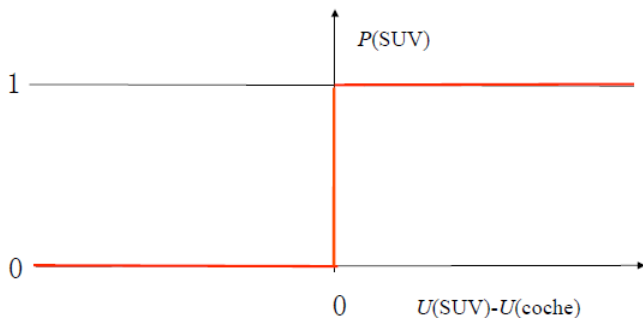
- Maximización de Utilidad
- El tomador de decisión elige la alternativa que le reporta la mayor utilidad (y que está dentro del set de alternativas)
- Si  $U(SUV) > U(coche)$ , elige la SUV
- Si  $U(SUV) < U(coche)$ , elige el coche
- ¿Cómo calculamos estas utilidades?

# Construyendo la Función de Utilidad

- $U_{SUV} = U(\text{precio}_{SUV}, \text{comfort}_{SUV})$
- $U_{coche} = U(\text{precio}_{coche}, \text{comfort}_{coche})$
- Asumimos linealidad en los parámetros:  
$$U(SUV) = \beta_1 \cdot \text{precio}_{SUV} + \beta_2 \cdot \text{comfort}_{SUV} + \dots$$
- Los parámetros representan gustos, los cuales varían entre personas
  - Incluye características socioeconómicas como tamaño del hogar, edad e ingreso
  - $U_{SUV} = U(\text{precio}_{SUV} / \text{ingreso} + \dots)$

# Elección Binaria Determinista

- Si  $(U_{SUV} - U_{coche}) > 0$ , Probabilidad(SUV)=1
- Si  $(U_{SUV} - U_{coche}) < 0$ , Probabilidad(SUV)=0



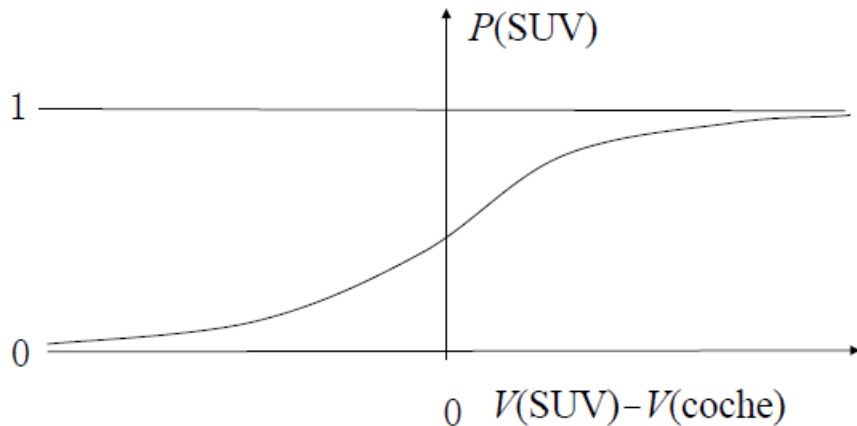
- Modelo de Utilidad Aleatoria (Random Utility Model - RUM)

$$U_i = V(\text{Atributos de } i; \text{parametros}) + \epsilon_i$$

- ¿Qué hay en la  $\epsilon$ 
  - 1 Atributos no observados
  - 2 Cambios en preferencias no observados
  - 3 Errores de medición

$$U(SUV) = \beta_1 \cdot (\text{precio}_{SUV} / \text{ingreso}) + \beta_2 (\text{comfort}_{SUV}) + \epsilon_{SUV}$$

# Elección Binaria Probabilística



- Regla de decisión: maximización de utilidad
- El individuo  $n$  selecciona la alternativa con el pago más alto de utilidad  $U_{in}$ , entre aquéllas en el set de decisión  $C_n$
- Utilidad:  $U_{in} = V_{in} + \epsilon_{in}$
- Utilidad:  $V_{in}$  es el componente sistemático de utilidad, expresado como una función de  $k$  variables observables, e.g.  $\sum_k \beta_k x_{ink}$
- $\epsilon_{in}$  es el componente aleatorio de la utilidad

- Probabilidad de Elección

$$\begin{aligned}P(i|C_n) &= P(U_{in} \geq U_{jn}), \forall j \in C_n \\&= P(U_{in} - U_{jn} \geq 0), \forall j \in C_n \\&= P(U_{in}) = \max_j U_{jn}, \forall j \in C_n\end{aligned}$$

- En el caso de elección binaria:

$$\begin{aligned}P_n(1) &= P(U_{1n} \geq U_{2n}) \\&= P(U_{1n} - U_{2n} \geq 0)\end{aligned}\tag{1}$$

# Ejemplo con Atributos

- Utilidades ordinales
- Las decisiones se construyen a partir de diferencias en las utilidades de las alternativas

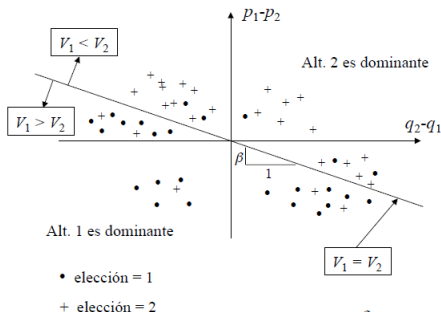
$$U_1 = (\beta_1 q_1 - \beta_2 p_1 + \epsilon_1 + \alpha)\mu$$

$$U_2 = (\beta_1 q_2 - \beta_2 p_2 + \epsilon_2 + \alpha)\mu$$

$$\beta_1, \beta_2, \mu > 0$$



# Ejemplo con Atributos



$$U_1 = \frac{\beta_1}{\beta_2} q_1 - p_1 + \varepsilon_1$$

$$U_2 = \frac{\beta_1}{\beta_2} q_2 - p_2 + \varepsilon_2$$

$$\beta = \frac{\beta_1}{\beta_2} = \text{"valor de comfort"}$$

$$V_1 = \frac{\beta_1}{\beta_2} q_1 - p_1$$

$$V_2 = \frac{\beta_1}{\beta_2} q_2 - p_2$$

$$U_1 - U_2 = -\frac{\beta_1}{\beta_2} (q_2 - q_1) - (p_1 - p_2) + (\varepsilon_1 - \varepsilon_2)$$

- Atributos: describen a una alternativa
- Los atributos pueden ser genéricos o específicos por alternativa (ejemplos: kilómetros por litro de gasolina, interiores de piel o tela)

- Atributos: describen a una alternativa
- Los atributos pueden ser genéricos o específicos por alternativa (ejemplos: kilómetros por litro de gasolina, interiores de piel o tela)
- Características: describen al tomador de la decisión o de la elección
- Las características típicamente son variables socioeconómicas

- Datos de Preferencias Reveladas
  - Base de datos de clientes o usuarios
  - Encuestas
  - Decisiones observadas de casos concretos

- Datos de Preferencias Reveladas
  - Base de datos de clientes o usuarios
  - Encuestas
  - Decisiones observadas de casos concretos
- Datos de Preferencias Establecidas
  - Basado en encuestas
  - El entrevistado establece valuaciones a alternativas que se le brindan

# Recolección de datos

La recolección de datos para cada individuo en la muestra:

- Set de Decisión: alternativas disponibles
- Características Socio-demográficas
- Atributos de las alternativas disponibles
- Decisión del individuo  $n$  sobre la alternativa  $i$

$n$	Edad	precio_coche	precio_suv	Elección
1	35	15.4	58.2	coche
2	45	14.2	31.0	suv
3	37	19.6	43.6	coche
4	42	50.8	59.9	suv
5	32	55.5	33.8	coche
6	15	N/A	48.4	suv

# Estimación por Máxima Verosimilitud

La recolección de datos para cada individuo en la muestra:

- Encuentra los valores de  $\beta$  que es más probable que resulten en las elecciones o decisiones observadas en la muestra:

$$y_n = \begin{cases} 1 & \text{si el individuo } n \text{ elige la alternativa 1;} \\ 0 & \text{si el individuo } n \text{ elige la alternativa 2.} \end{cases}$$

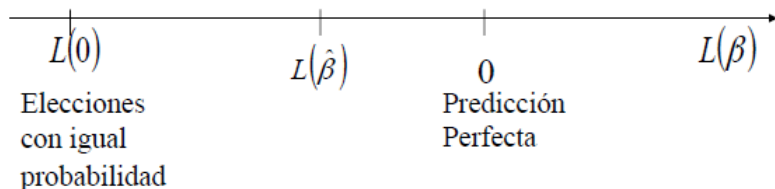
- Posteriormente, maximizamos sobre  $\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_K\}$ , la siguiente expresión (función de verosimilitud):

$$L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k) = \prod_{n=1}^N P_n(1)^{y_n} \cdot P_n(2)^{(1-y_n)}$$

- Log-Máxima Verosimilitud:  $L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_K)$
- Estimador de máxima verosimilitud:  $\hat{\beta} = \operatorname{argmax}_{\beta} L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_K)$

# Máxima Verosimilitud

- Encontramos los estimadores de  $\beta$  que maximizan el logaritmo de la función de verosimilitud
- La función tiene un valor negativo





- $\rho$  y  $\bar{\rho}^2$  son análogos a la  $R$  y  $R^2$
- El índice de máxima verosimilitud  $\rho^2$  mide la fracción de la verosimilitud inicial es explicada por el modelo

$$\rho^2 = 1 - \frac{L(\hat{\beta})}{L(0)}$$

- El valor de  $\rho^2$  es entre 0 y 1

# Modelo de Utilidad Aleatoria

- Regla de decisión: maximización de utilidad
- El individuo  $n$  selecciona la alternativa que le reporta la mayor utilidad  $U_{in}$  entre las alternativas en el set  $C_n$
- Utilidad:  $U_{in} = V_{in} + \epsilon_{in}$
- El componente sistemático  $V_{in}$  de la utilidad se expresa como una función de las variables observables:

$$V_{in} = \beta' X_{in} = \sum_{k=1}^K B_k X_{ink}$$

- $\epsilon_{in}$ : componente aleatorio de utilidad

- Probabilidad de Elección

$$\begin{aligned}P(i|C_n) &= P(U_{in} \geq U_{jn}), \forall j \in C_n \\&= P(U_{in} - U_{jn} \geq 0), \forall j \in C_n \\&= P(U_{in}) = \max_j U_{jn}, \forall j \in C_n\end{aligned}$$

- Para elección binaria:

$$\begin{aligned}P_n(1) &= P(U_{1n} \geq U_{2n}) \\&= P(U_{1n} - U_{2n} \geq 0) \\&= P(\epsilon_{2n} - \epsilon_{1n} \leq V_{1n} - V_{2n}) \\&= F_{\epsilon_2 - \epsilon_1}(V_{1n} - V_{2n})\end{aligned}\tag{2}$$

# Distribución de los Términos de Utilidad Aleatoria: Valor Extremo

- Distribución de los errores de valor extremo
- Supuesto: los términos del error son el máximo de muchas variables aleatorias que capturan atributos no observados (e.g. habilidad, estatus de la marca) y también errores de medición
- Teorema de Gumbel: el máximo de muchas variables independientes e idénticamente distribuidas siguen una distribución de valor extremo
- $\epsilon_{in} \sim EV(0, \mu)$

# Distribución de los Términos de Utilidad Aleatoria: Valor Extremo

- Asumimos que:

$$\epsilon_1 \sim EV(0, \mu)$$

$$\epsilon_2 \sim EV(0, \mu)$$

- $\epsilon_1$  y  $\epsilon_2$  son independientes

# Distribución de los Términos de Utilidad Aleatoria: Valor Extremo

- Asumimos que:

$$\epsilon_1 \sim EV(0, \mu)$$

$$\epsilon_2 \sim EV(0, \mu)$$

- $\epsilon_1$  y  $\epsilon_2$  son independientes
- La porción de utilidad no observada de una alternativa no está relacionada con la porción no observada de la utilidad de otra alternativa
- De esta forma,  $\epsilon = \epsilon_1 + \epsilon_2 \sim Logistic(0, \mu)$
- Resultando que:

$$P(1|\{1, 2\}) = \frac{1}{1 + e^{\mu(V_1 - V_2)}}$$

- Tenemos una probabilidad con forma cerrada

# Extensión a más de Dos Alternativas

Set de alternativas  $C_n$ :  $J_n$  alternativas,  $J_n \geq 2$

$$\begin{aligned} P(i|C_n) &= P[V_{in} + \epsilon_{in} \geq V_{jn} + \epsilon_{jn}, \forall j \in C_n] \\ &= P[\epsilon_{jn} - \epsilon_{in} \leq V_{in} - V_{jn}, \forall j \in C_n] \end{aligned} \tag{3}$$

# Ejemplo: caso con tres alternativas

$$\begin{aligned} P_n(1) &= P(1|C_n) = P(U_{1n} + \geq U_{2n} \text{ y } U_{1n} \geq U_{3n}) \\ &= P(V_{1n} + \epsilon_{1n} \geq V_{2n} + \epsilon_{2n} \text{ y } V_{1n} + \epsilon_{1n} \geq V_{3n} + \epsilon_{3n}) \\ &= P(\epsilon_{2n} - \epsilon_{1n} \leq V_{1n} - V_{2n} \text{ y } \epsilon_{3n} - \epsilon_{1n} \leq V_{1n} - V_{3n}) \\ &= F_{\epsilon_2 - \epsilon_1, \epsilon_3 - \epsilon_1}(V_{1n} - V_{2n}, V_{1n} - V_{3n}) \end{aligned} \quad (4)$$



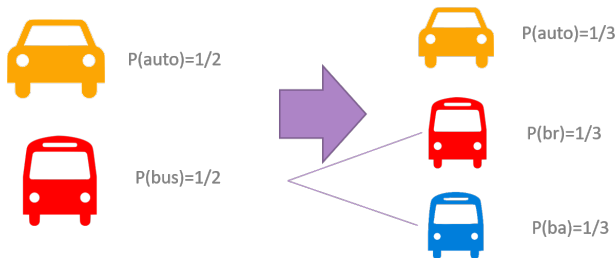
- Independencia de Alternativas Irrelevantes
- El modelo

$$P_n(i|C_n) = \frac{e^{\mu V_{in}}}{\sum_{j \in C_n} e^{\mu V_{jn}}}$$

- El parámetro  $\mu$  de escala de las utilidades

# Independencia de Alternativas Irrelevantes

- Paradoja del autobús rojo y azul
- Elección de modo de transporte



# Independencia de Alternativas Irrelevantes

- Solución: estructura de decisión anidada
- Nested Logit

Decisión 1: Auto o Bus



$P(\text{auto})=1/2$



$P(\text{bus})=1/2$

Decisión 2: bus rojo o azul



$P(\text{auto})=1/2$



$P(\text{br})=1/4$



$P(\text{ba})=1/4$

# Nested Logit

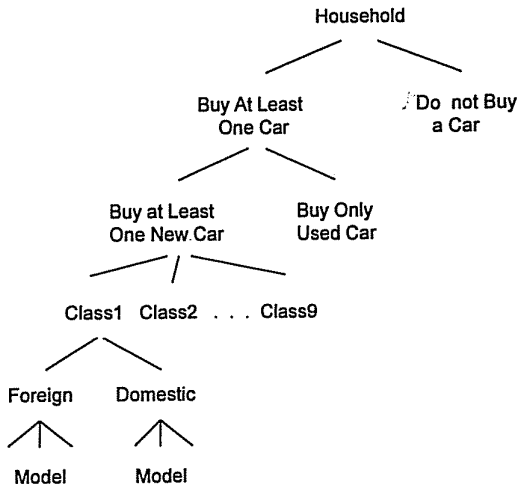


Figura: Modelo de decisión de un automóvil. Fuente: Pinelopi, Koujianou, Goldberg (1995)