

CI5438. Inteligencia Artificial II

Clase 11: Decisiones Racionales - Utilidad

Cap 16 Russel & Norvig

Ivette C. Martínez

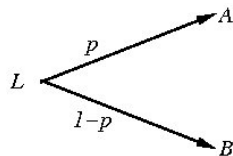
Universidad Simón Bolívar

26 de noviembre de 2008

Preferencias

Un agente escoge entre premios (A , B , etc.) y loterías, i.e., situaciones con premios inciertos.

Lotería $L = [p, A; (1 - p), B]$



Notación:

- $A \succ B$ A se prefiere sobre B
- $A \sim B$ indiferencia entre A y B
- $A \not\succeq B$ B no se prefiere sobre A

Preferencias Racionales

Idea: Las preferencias de un agente racional deben obedecer ciertas restricciones.

Preferencias racionales \implies Comportamiento que se puede describir como la maximización de la utilidad esperada

Restricciones:

Ordenabilidad

$$(A \succ B) \vee (B \succ A) \vee (A \sim B)$$

Transitividad

$$(A \succ B) \wedge (B \succ C) \implies (A \succ C)$$

Continuidad

$$A \succ B \succ C \implies \exists p [p, A; 1 - p, C] \sim B$$

Substituibilidad

$$A \sim B \implies [p, A; 1 - p, C] \sim [p, B; 1 - p, C]$$

Monotonicidad

$$A \succ B \implies (p \geq q \Leftrightarrow [p, A; 1 - p, B] \succeq [q, A; 1 - q, B])$$

Preferencias racionales (cont.)

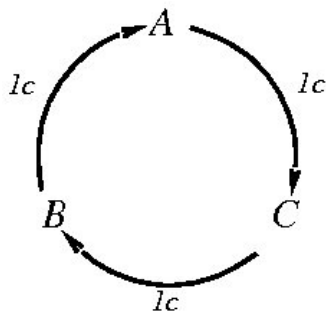
La violación de estas restricciones conlleva a una irracionalidad evidente.

Ejemplo: Un agente con preferencias no-transitivas puede ser inducido a regalar todo su dinero.

Si $B \succ C$, entonces un agente que tiene C pagaría 1 centavo para obtener B

Si $A \succ B$, entonces un agente que tiene B pagaría 1 centavo para obtener A

Si $C \succ A$, entonces un agente que tiene A pagaría 1 centavo para obtener C



Maximizando la utilidad esperada

Teorema (Ramsey, 1931; von Neumann and Morgenstern, 1944):
Dadas preferencias que satisfacen las restricciones
existe una función en los reales U tal que:

$$U(A) \geq U(B) \Leftrightarrow A \succsim B$$

$$U([p_1, S_1; \dots ; p_n, S_n]) = \sum_i p_i U(S_i)$$

Principio de la MUE:

Escoger la acción que maximiza la utilidad esperada.

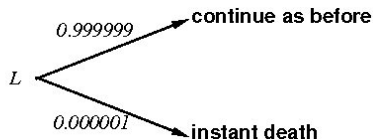
Nota: Un agente puede ser completamente racional (consistente con la MUE) sin tener que representar utilidades y probabilidades
Ejm: Una tabla de “lookup” para un juego de “la vieja” perfecto.

Las Utilidades mapean estado a números reales. Cuáles números?

La aproximación estandar para calcular la utilidades humanas:
Comparar un estado dado A con una **lotería estandar** L_p que tenga:
“el mejor precio posible” u_{\top} con probabilidad p
“la peor catástrofe posible” u_{\perp} con probabilidad $(1 - p)$
ajustar la probabilidad de la lotería p hasta que $A \sim L_p$

pay \$30

\sim



Escalas de Utilidad

Utilidades Normalizadas: $u_{\top} = 1,0$, $u_{\perp} = 0,0$

Micromortalidad: una muerte entre un millón
Útil para la “Ruleta Rusa”, pagar para reducir los riesgos de un producto, etc.

AVAC: Año de vida ajustado a la calidad
Útil para decisiones médicas que involucran riesgos sustanciales

Nota: El comportamiento es *invariante*

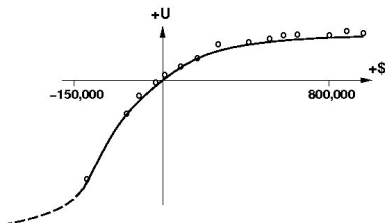
$$U'(x) = k_1 U(x) + k_2 \quad \text{donde } k_1 > 0$$

Con sólo premios determinísticos (sin opciones de lotería), sólo se puede determinar la **utilidad ordinal**, i.e., el ordenamiento total sobre los premios.

El dinero *no* se comporta como una función de utilidad.

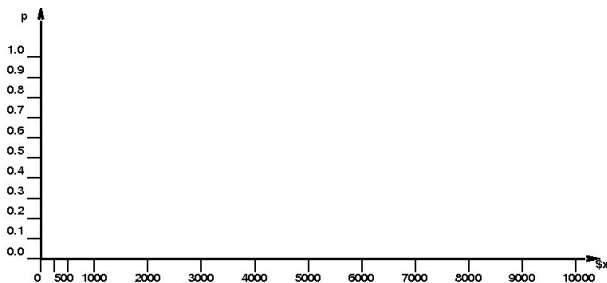
Dada una lotería L con valor monetario esperado $EMV(L)$, usualmente $U(L) < U(EMV(L))$, i.e., la gente es **aversa-al-riesgo**.

Curva de Utilidad: Para que probabilidad p soy indiferente entre un premio x y una lotería $[p, \$M; (1 - p), \$0]$ para un M grande? Los datos empíricos típicos se extrapolan con un comportamiento **risk-prone**:

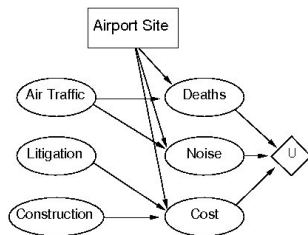


Utilidad del grupo de estudiantes

Para cada x , ajustar p hasta que la mitad de la clase vote por la lotería ($M = 10000$)



Añadir **nodos de acción** y **nodos de utilidad** a las redes de creencias para permitir la toma de decisiones racionales.



Algoritmo:

calcular el valor esperado de la utilidad dada la acción
y la evidencia
retornar la acción con MUE.

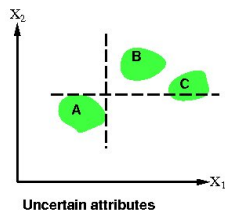
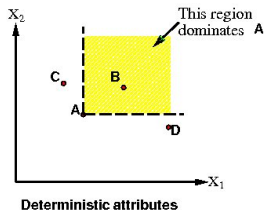
- Como podemos manejar funciones de utilidad de varias variables $X_1 \dots X_n$?
Ej., cuál es $U(\text{Deaths}, \text{Noise}, \text{Cost})$?
- Cómo podemos calcular funciones de utilidad complejas a partir de comportamientos de preferencias.
- Idea 1: Identificar las condiciones bajo las cuales las decisiones pueden tomarse sin identificar completamente a $U(x_1, \dots, x_n)$
- Identificar varios tipos de *independencia* en las preferencias y derivar las formas canónicas correspondientes para $U(x_1, \dots, x_n)$

Dominancia Estricta

Típicamente se definen atributos tales que para cada uno U sea monotónico

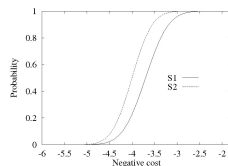
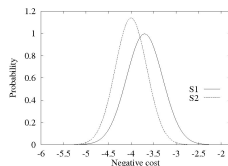
Dominancia Estricta: la opción B domina estrictamente a la opción A si y solo si

$\forall i X_i(B) \geq X_i(A)$ (y por lo tanto $U(B) \geq U(A)$)



La dominancia estricta se ve poco en la práctica

Dominancia Estocástica



La distribución p_1 **domina estocásticamente** a la distribución p_2 si y solo si

$$\forall t \int_{-\infty}^t p_1(x) dx \leq \int_{-\infty}^t p_2(x) dx$$

Si U es monotonica en x , entonces A_1 con distribución de salida p_1 domina estocásticamente a A_2 con distribución de salida p_2 :

$$\int_{-\infty}^{\infty} p_1(x) U(x) dx \geq \int_{-\infty}^{\infty} p_2(x) U(x) dx$$

Caso Multi-atributo: dominancia estocástica sobre todos los atributos \implies optimal

Dominancia estocástica (cont.)

La dominancia estocástica muchas veces puede ser determinada sin la distribución exacta usando razonamiento *cualitativo*

Ejm. Los costos de construcción se incrementan con la distancia de la ciudad

S_1 está más cerca de la ciudad que S_2

$\implies S_1$ domina estocásticamente S_2 en costo

Ejm. Los daños se incrementan con la velocidad del choque.
Se pueden anotar las redes de creencias con información sobre dominancia estocástica:

$X \xrightarrow{+} Y$ (X influencia positivamente Y) significa que:

Para cada valor \mathbf{z} de los otros padres de Y

$\forall x_1, x_2 \quad x_1 \geq x_2 \implies \mathbf{P}(Y|x_1, \mathbf{z})$ domina estocásticamente a $\mathbf{P}(Y|x_2, \mathbf{z})$

Estructura de Preferencias: Determinística

X_1 y X_2 son independiente preferencialmente de X_3 si y solo si las preferencias entre x_1, x_2, x_3 y x'_1, x'_2, x_3 no dependen de x_3

Ejm. *Noise, Cost, Safety* :

20,000 suffer, \$4.6 billion, 0.06 deaths/mpm vs.

70,000 suffer, \$4.2 billion, 0.06 deaths/mpm

Teorema (Leontief, 1947): Si cada par de atributos es P.I. de sus complementos, entonces cada subconjunto de atributos es P.I. de sus complementos: **P.I. mútua.**

Teorema (Debreu, 1960): P.I. mútua $\implies \exists$ función de valor **aditiva:**

$$V(S) = \sum_i V_i(X_i(S))$$

Luego, asumir $matn$ como una función con 1 atributo, suele ser una buena aproximación.

Estructura de Preferencias: Estocástica

Necesitamos considerar las preferencias sobre las loterías:

X es independiente-en-utilidad de Y si y solo si

la preferencias sobre las loterías en X no dependen de $y.B$

U.I. Mútua: Cada subconjunto es U.I. de su complemento

$\implies \exists$ función de utilidad multiplicativa:

$$\begin{aligned}U &= k_1 U_1 + k_2 U_2 + k_3 U_3 \\ &+ k_1 k_2 U_1 U_2 + k_2 k_3 U_2 U_3 + k_3 k_1 U_3 U_1 \\ &+ k_1 k_2 k_3 U_1 U_2 U_3\end{aligned}$$

Procedimientos de rutina y paquetes de software para generar pruebas de preferencias para identificar varias familias canónicas de funciones de utilidad.

Valor de la información

Idea: Calcular el valor de adquirir cada posible pieza de evidencia

Se puede hacer **directamente a partir de una red de decisión**

Ejemplo: Dos yacimientos A y B , exactamente uno tiene petróleo, con un valor de k

Probabilidades a priori 0,5 cada uno

El precio actual de cada yacimiento es $k/2$

Un “consultor ofrece un estudio preciso sobre A . Cuánto se debe pagar por este estudio?

Solución: Calcular el valor esperado de la información

= valor esperado de la mejor acción dada la información

El estudio dice: “hay petróleo en A ” o “no hay petróleo en A ”, *prob. 0.5 each* (dado!)

= $[0,5 \times \text{valor de “comprar } A\text{” dado “petróleo en } A\text{”}$

+ $0,5 \times \text{valor de “comprar } B\text{” dado “no hay petróleo en } A\text{”}]$

= $(0,5 \times k/2) + (0,5 \times k/2) = k/2$

Fórmula General

Evidencia Actual E , mejor acción actual α

Posibles efectos de las acciones S_i , nuevas evidencias potenciales E_j

$$EU(\alpha|E) = \max_a \sum_i U(S_i) P(S_i|E, a)$$

Supongamos que sabemos $E_j = e_{jk}$, entonces escogeríamos $\alpha_{e_{jk}}$
s.t.

$$EU(\alpha_{e_{jk}}|E, E_j = e_{jk}) = \max_a \sum_i U(S_i) P(S_i|E, a, E_j = e_{jk})$$

E_j es una variable aleatoria cuyo valor *actual* es desconocido
 \implies se debe calcular la ganancia esperada sobre todos sus valores posibles:

$$VPI_E(E_j) = \left(\sum_k P(E_j = e_{jk}|E) EU(\alpha_{e_{jk}}|E, E_j = e_{jk}) \right) - EU(\alpha|E)$$

(VPI = value of perfect information)