

Teoría de la Decisión

Introducción

Proceso de toma de decisión: Elegir lo mejor entre lo posible

- Decisión con **incertidumbre** o **riesgo**
- Decisión **multicriterio**
- Teoría de **juegos**

Decisión en una etapa

- $E=\{E_1\dots E_m\}$: **estados** de la naturaleza
- $p_1\dots p_m$: **probabilidades** asociadas a los estados
- $A=\{A_1\dots A_n\}$: posibles **decisiones**
- X_{ij} : **consecuencia** de tomar la decisión A_i si ocurre el estado E_j (ganancia o coste)
- Decisión bajo **riesgo**: probabilidades conocidas o estimadas
- Decisión bajo **incertidumbre**: probabilidades desconocidas

Decisión en una etapa

- Tabla de decisión

	E_1	E_2	...	E_m	Estados
	p_1	p_2	...	p_m	Probabilidades
A_1	X_{11}	X_{12}	...	X_{1m}	Matriz de pagos
A_2	X_{21}	X_{22}	...	X_{2m}	
...	
A_n	X_{n1}	X_{n2}	...	X_{nm}	

Decisiones

Decisión en una etapa

- **Ejemplo 1:** Un comerciante vende un artículo cuya demanda mensual puede ser 1 (con probabilidad 0.1), 2 (0.3), 3 (0.4) ó 4 (0.2). El precio de venta del artículo es de 6500 €, y el de compra 5000 €. El comerciante debe decidir cuántas unidades de dicho artículo debe comprar, teniendo en cuenta que cada unidad no vendida al finalizar el mes debe devolverla a un precio de 4000 €

Decisión en una etapa

	$E_1=1$	$E_2=2$	$E_3=3$	$E_4=4$
	$p_1=0.1$	$p_2=0.3$	$p_3=0.4$	$p_4=0.2$
$A_1=1$	1500	1500	1500	1500
$A_2=2$	500	3000	3000	3000
$A_3=3$	-500	2000	4500	4500
$A_4=4$	-1500	1000	3500	6000

Decisión en una etapa

Criterios para tomar decisiones

- Bajo riesgo:
 - **Criterio de Laplace (valor esperado)**: Tomar la decisión que proporciona mayor ganancia media
 - Apropiado cuando el proceso se ha de repetir muchas veces
 - En el ejemplo 1 las ganancias esperadas son: 1500 € si se compra 1 unidad, 2750 € si se compran 2, **3250 €** si se compran 3, y 2750 € si se compran 4. Luego la decisión a tomar bajo el criterio de Laplace es **A_3** : comprar **3 unidades**

Decisión en una etapa

- **Criterio de lo más probable:** Tomar la decisión con mayor ganancia en el estado más probable
 - Apropiado cuando el proceso se presenta una vez única
 - En el ejemplo 1 el estado más probable es E_3 , luego la decisión ha de ser A_3 : comprar **3 unidades**

Decisión en una etapa

- **Criterio del estado medio:** Obtener el estado o escenario medio y tomar la decisión con mayor ganancia en ese estado
 - Sólo tiene sentido si el conjunto de estados es numérico, y más apropiado cuando es un intervalo con distribución continua
 - En el ejemplo 1 el estado medio es $EM=1 \times 0.1 + 2 \times 0.3 + 3 \times 0.4 + 4 \times 0.2 = 2.7$ que no corresponde a ningún estado. Se redondea a $3 = E_3$, luego la decisión ha de ser A_3 : comprar **3 unidades**

Decisión en una etapa

- Bajo incertidumbre:
 - **Criterio de Wald (maximin)**: Suponer para cada posible decisión que ocurrirá el peor estado, y quedarse con la decisión de mayor ganancia mínima
 - Conservador, pesimista
 - Si en vez de pagos tenemos costes → minimax
 - En el ejemplo 1 las mínimas ganancias son **1500 €** para A_1 , **500 €** para A_2 , **-500 €** para A_3 , y **-1500 €** para A_4 . La decisión será entonces **A_1 : comprar 1 unidad**

Decisión en una etapa

- **Criterio maximax**: Suponer para cada posible decisión que ocurrirá el mejor estado, y quedarse con la de mayor ganancia máxima
 - Arriesgado, optimista
 - En el ejemplo 1 las máximas ganancias son 1500 € para A_1 , 3000 € para A_2 , 4500 € para A_3 , y 6000 € para A_4 . La decisión será entonces A_4 : comprar 4 unidades

Decisión en una etapa

- **Criterio de Hurwicz:** Siendo $0 \leq \alpha \leq 1$ un índice de optimismo, valorar cada decisión mediante $\alpha \cdot \max + (1 - \alpha) \cdot \min$. Adoptar la decisión mejor valorada
 - Combina las actitudes optimista y pesimista
 - Si $\alpha=0 \rightarrow$ maximin, si $\alpha=1 \rightarrow$ maximax
 - En el ejemplo 1 tomando $\alpha=0.3$, A_1 se valora con **1500 €**, A_2 con 1250 €, A_3 con 1000 € y A_4 con 750. La mejor decisión es **A_1 : comprar 1 unidad**

Decisión en una etapa

- **Criterio de Savage:** Construir la matriz de **costes de oportunidad** sustituyendo cada pago por la diferencia entre el mayor pago del estado correspondiente y el pago original. Sobre esta matriz aplicar el criterio de Wald (minimax) u otro criterio
- En el ejemplo 1 la matriz de costes de oportunidad es

	E ₁	E ₂	E ₃	E ₄
A ₁	0	1500	3000	<u>4500</u>
A ₂	1000	0	1500	<u>3000</u>
A ₃	<u>2000</u>	1000	0	1500
A ₄	<u>3000</u>	2000	1000	0

→ Comprar **3 unidades**

Valor esperado de la información perfecta

- ¿Cuánto está dispuesto a pagar el decisor por conocer con qué estado de la naturaleza se va a encontrar? → **VEIP**
- **VEIP** = **GEIP** - **GEI** siendo
- **GEIP** → Ganancia esperada con información perfecta
- **GEI** → Ganancia esperada con incertidumbre

Valor esperado de la información perfecta

- En el ejemplo 1

$$\text{GEIP} = 1500 \times 0.1 + 3000 \times 0.3 + 4500 \times 0.4 + 6000 \times 0.2 = 4050 \text{ €}$$

Si se toma la decisión A_3 (como indican los criterios de Laplace, más probable, estado medio y Savage)

$$\text{GEI} = -500 \times 0.1 + 2000 \times 0.3 + 4500 \times 0.4 + 4500 \times 0.2 = 3250 \text{ €}$$

$$\text{VEIP} = 4050 - 3250 = 800 \text{ €}$$

Interpretación: El comerciante puede pagar hasta 800 € por un estudio de mercado que le garantice con qué demanda se va a encontrar

Procesos de decisión polietápicos

- Procesos **secuenciales** de decisión-azar
- El objetivo es determinar la secuencia de decisiones que proporcione el mejor resultado de acuerdo a algún criterio establecido (**máxima ganancia esperada**)
- El proceso se representa mediante un **árbol de decisión**

Procesos de decisión polietápicos

- El **árbol de decisión** se construye de izquierda a derecha (raíz a hojas)
- **Vértices de decisión**:
 - Parten arcos asociados a decisiones
- **Vértices de azar**: \bigcirc
 - Parten arcos (trazo discontinuo) asociados a estados de la naturaleza, valorados mediante su probabilidad
- **Vértice inicial** o **raíz**: \circ
 - Siempre es un vértice de decisión
- **Vértices terminales** u **hojas** del árbol: Δ
 - Llevan asociado un beneficio (o coste)

Procesos de decisión polietápicos

- El **árbol de decisión** se valora de derecha a izquierda (hojas a raíz)
- Cada **vértice de azar** se valora según el criterio del **valor esperado** (o algún otro criterio) teniendo en cuenta los valores de los vértices finales de los arcos que parten de él
- Cada **vértice de decisión** se valora con el **valor máximo** (mínimo en caso de costes) de los valores de los vértices finales de los arcos que parten de él. Las decisiones no seleccionadas se rechazan

Procesos de decisión polietápicos

□ **Ejemplo 2:** Un vendedor ambulante se plantea en Enero ir a una feria en Septiembre o no hacerlo. Si va, ha de pedir un permiso (40000 €)

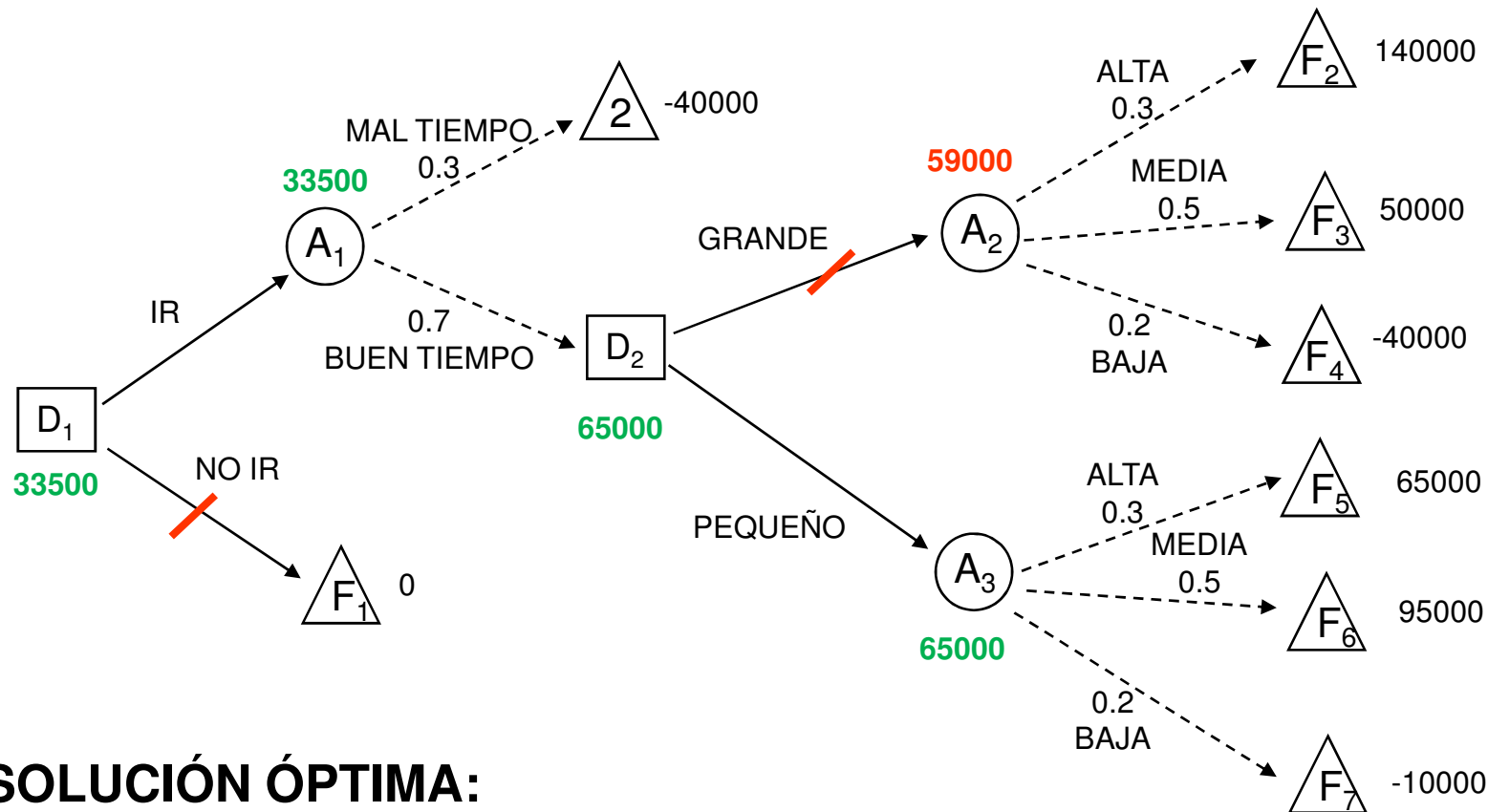
Un mes antes de la feria sabrá si va a hacer mal tiempo (prob. 0.3), en cuyo caso prefiere no ir, o buen tiempo, en cuyo caso puede hacer dos tipos de pedido:

- Grande: 900 unidades a 100 € la unidad, que puede vender a 300 €
- Pequeño: 600 unidades a 125 € la unidad, que puede vender a 350 €

La demanda puede ser de 900, 600 ó 300 unidades, con probabilidades respectivas de 0.3, 0.5 ó 0.2

Si la demanda es mayor que la oferta, ha de rebajar en 50 € el precio de venta de cada unidad

Procesos de decisión polietápicos



SOLUCIÓN ÓPTIMA:

Pedir el permiso, y si hace buen tiempo, hacer un pedido pequeño
Ganancia esperada: **33500 €**

Procesos de decisión polietápicos

- En ocasiones se puede incorporar **información adicional** para actualizar las probabilidades originales
- Se utiliza entonces el **análisis bayesiano**
- Teorema de la **probabilidad total**

$$P(A) = P(A/B_1)P(B_1) + P(A/B_2)P(B_2)$$

- Teorema de **Bayes**

$$P(B_i/A) = P(A/B_i)P(B_i)/P(A)$$

- Conocido el suceso **A** se sustituye cada **probabilidad a priori** $P(B_i)$ por la **probabilidad a posteriori** $P(B_i/A)$

Procesos de decisión polietápicos

- En el ejemplo 2, suponer que el comerciante por 10000 € puede **consultar a un meteorólogo antes de pedir el permiso** sobre el tiempo que va a hacer en Septiembre
- Cuando hizo bueno acertó 9 de cada 10 veces
 $P(\text{pb}/B)=0.9$
- Cuando hizo malo acertó 3 de cada 10 veces
 $P(\text{pm}/M)=0.3$
- Con estos nuevos datos el comerciante debe decidir previamente si consultar al meteorólogo

Procesos de decisión polietápicos

- Probabilidades a priori: $P(B)=0.7$ $P(M)=0.3$
- Teorema de la probabilidad total:

$$P(pb)=P(pb/B)P(B)+P(pb/M)P(M)=0.9 \times 0.7 + 0.7 \times 0.3 = 0.84$$

$$P(pm)=1-P(pb)=1-0.84=0.16$$

- Teorema de Bayes:

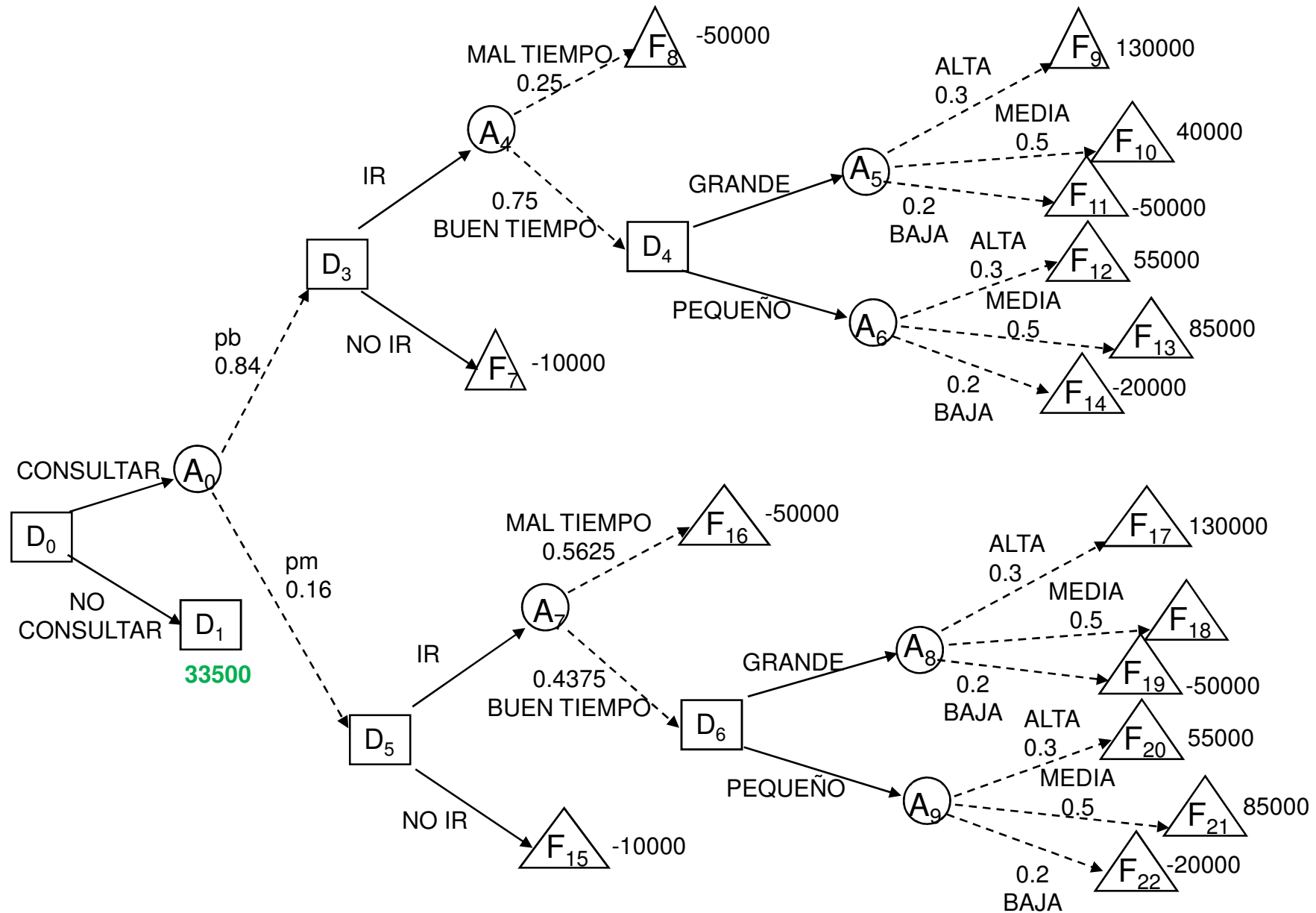
$$P(B/pb)=P(pb/B)P(B)/P(pb)=0.9 \times 0.7 / 0.84 = 0.75$$

$$P(M/pb)=1-P(B/pb)=1-0.75=0.25$$

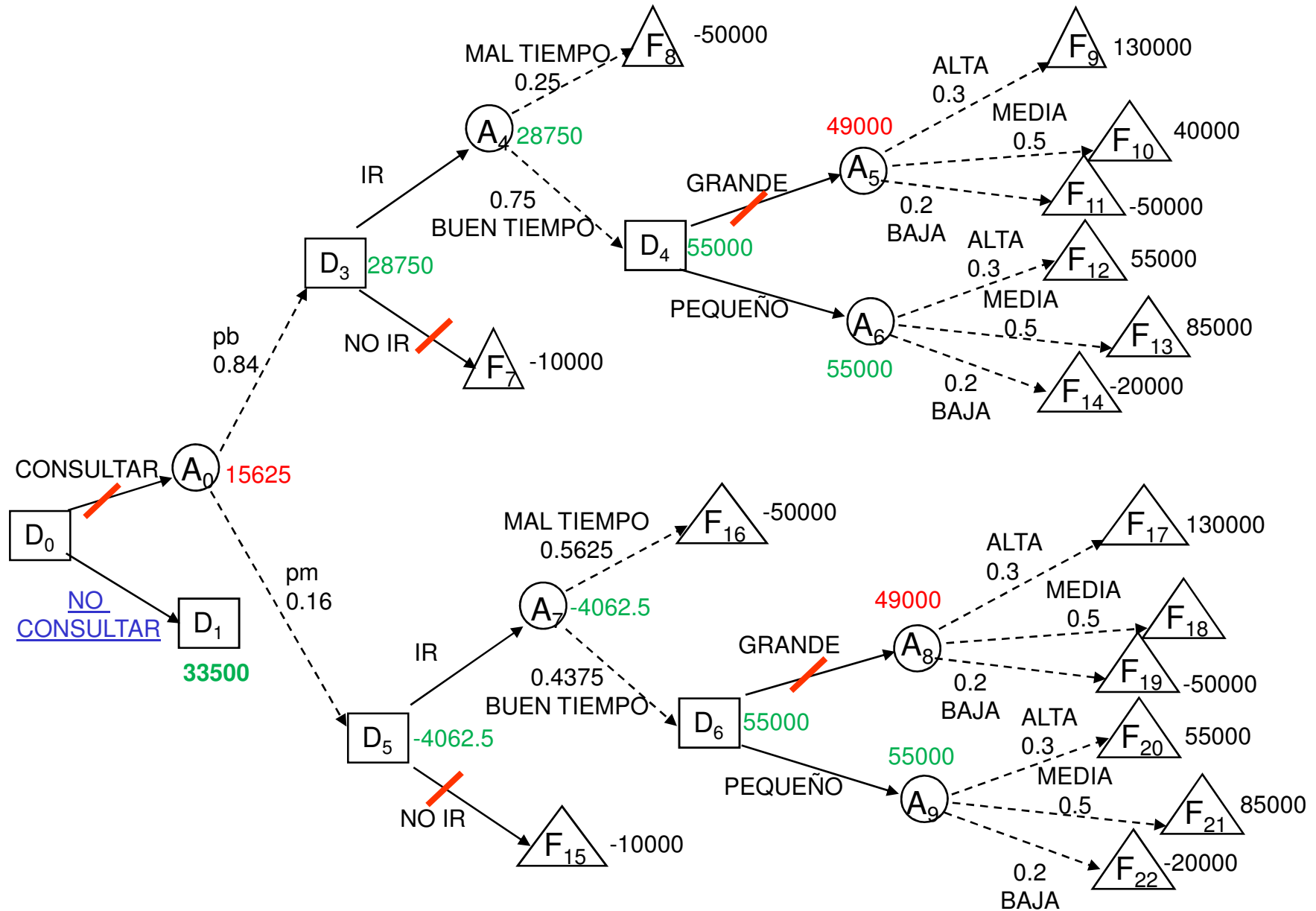
$$P(B/pm)=P(pm/B)P(B)/P(pm)=0.1 \times 0.7 / 0.16 = 0.4375$$

$$P(M/pm)=1-P(B/pm)=1-0.4375=0.5625$$

Procesos de decisión polietápicos



Procesos de decisión polietápicos



Función de utilidad

- **Función de utilidad** se utiliza cuando:
 - Valoraciones subjetivas no cuantificables
 - Valoración no proporcional al beneficio

