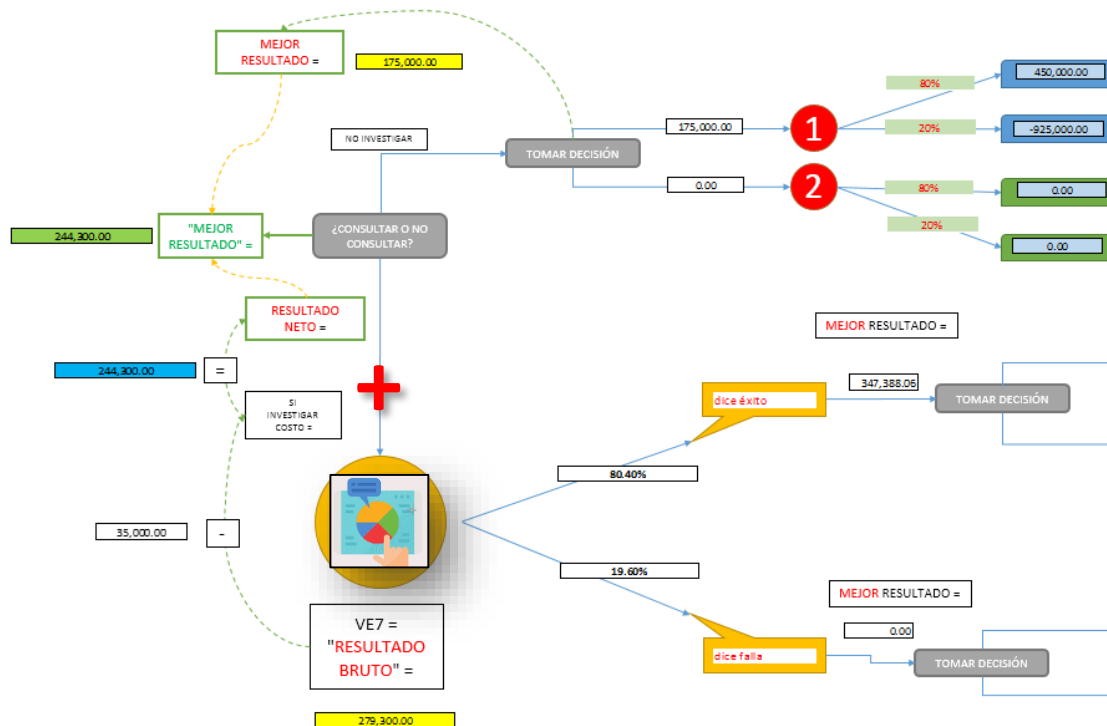


Teorema de Bayes

ÁRBOLES DE DECISIÓN + PROB. CONDICIONALES Y PROB. POSTERIORES



ALTERNATIVAS DE DECISIÓN

modificar

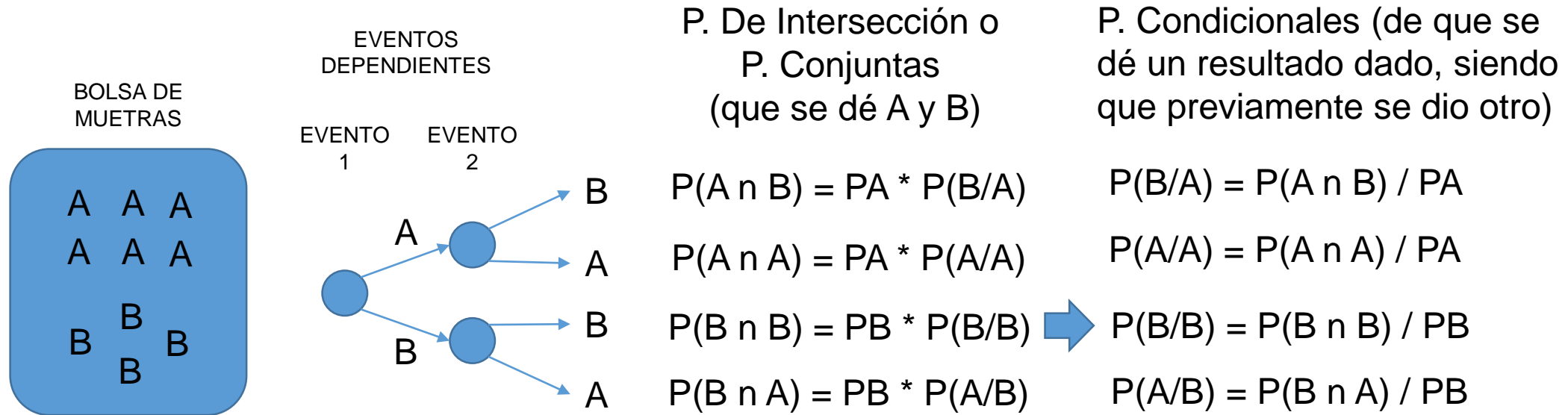
no modificar

PROBABILIDADES A "PRIORI"		VE
80%	20%	
éxito	falla	
450,000.00	-925,000.00	175,000.00
0.00	0.00	0.00

$$p(A_i / B) = \frac{p(A_i) \cdot p(B / A_i)}{\sum_{i=1}^n p(A_i) \cdot p(B / A_i)}$$

PROBABILIDAD CONDICIONAL Y CONJUNTA

En muchas situaciones es importante determinar la probabilidad de ocurrencia de un evento, cuando se sabe, que otro evento **relacionado** ha ocurrido... es decir eventos que **no son independientes entre sí**.

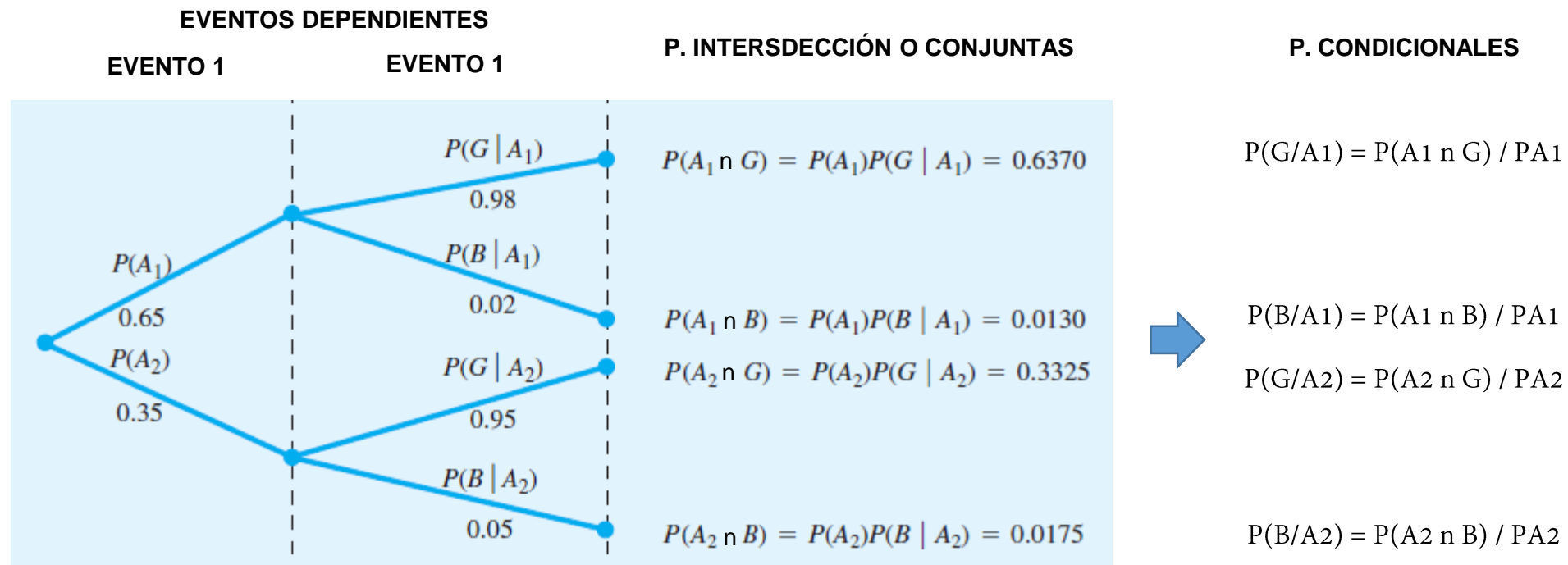


Pregunta difícil:

Si la ultima pieza sacada fue B ¿cuál es la probabilidad de que la pieza anterior haya sido A?..

PROBABILIDAD CONDICIONAL Y CONJUNTA

Otro ejemplo: Los proveedores A y B, brindan el 65% y 35% de un insumo. A y B brindan una calidad BUENA(G) del 98% y 95%. Por consiguiente brindan una calidad MALA (D) del 2% y 5%.



Pregunta difícil:

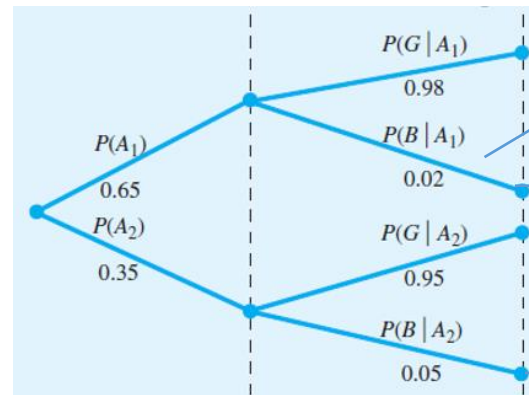
Si encuentro una pieza MALA(B) ¿cuál es la probabilidad de que la pieza sea del proveedor A1?..

DEMOSTRACIÓN TEOREMA DE BAYES

A partir de la definición de probabilidad condicional, sabemos que:

$$(1) \quad P(A_1 | B) = \frac{P(A_1 \cap B)}{P(B)} \quad (2)$$

Luego observando el árbol de probabilidad vemos que:



$$(b) \quad P(A_1 \cap B) = P(A_1)P(B | A_1) \quad (3) \quad (4)$$

Para obtener $P(B)$, observamos que el evento B puede ocurrir sólo de dos maneras: $P(A_1 \cap B)$ y $P(A_2 \cap B)$. Por tanto, tenemos:

$$(c) \quad P(B) = P(A_1 \cap B) + P(A_2 \cap B) \quad (5)$$

$$= P(A_1)P(B | A_1) + P(A_2)P(B | A_2) \quad (1 \Rightarrow 3)$$

Al sustituir las ecuaciones se obtiene el teorema de Bayes para el caso de dos eventos:

$$(a) \quad P(A_1 | B) = \frac{P(A_1)P(B | A_1)}{P(A_1)P(B | A_1) + P(A_2)P(B | A_2)} \quad (1 \Rightarrow 3) \quad (2 \Rightarrow 4)$$

DEMOSTRACIÓN TEOREMA DE BAYES

Finalmente el teorema de Bayes se puede simplificar en:

$$P(A_1 | B) = \frac{P(A_1)P(B | A_1)}{P(A_1)P(B | A_1) + P(A_2)P(B | A_2)} \quad \Rightarrow \quad P(A_1 | B) = \frac{P(A_1)P(B | A_1)}{P(B)}$$

Generalizando para problemas de más de 2 opciones:

$$P(A_i | B) = \frac{P(A_i)P(B | A_i)}{P(A_1)P(B | A_1) + P(A_2)P(B | A_2) + \cdots + P(A_n)P(B | A_n)}$$

Se trata de una probabilidad condicional que se puede leer como:
“Habiendo ocurrido el evento B, cual es la probabilidad de que el evento anterior haya sido A”.

PROBABILIDAD CONDICIONAL POSTERIOR

El teorema de Bayes nos ayuda para calcular las **probabilidades condicionales “posteriores”**, que ocurren al agregar una información extra (información muestral) al problema original, por ello se llaman posteriores, posteriores a la información extra.

Por ejemplo:

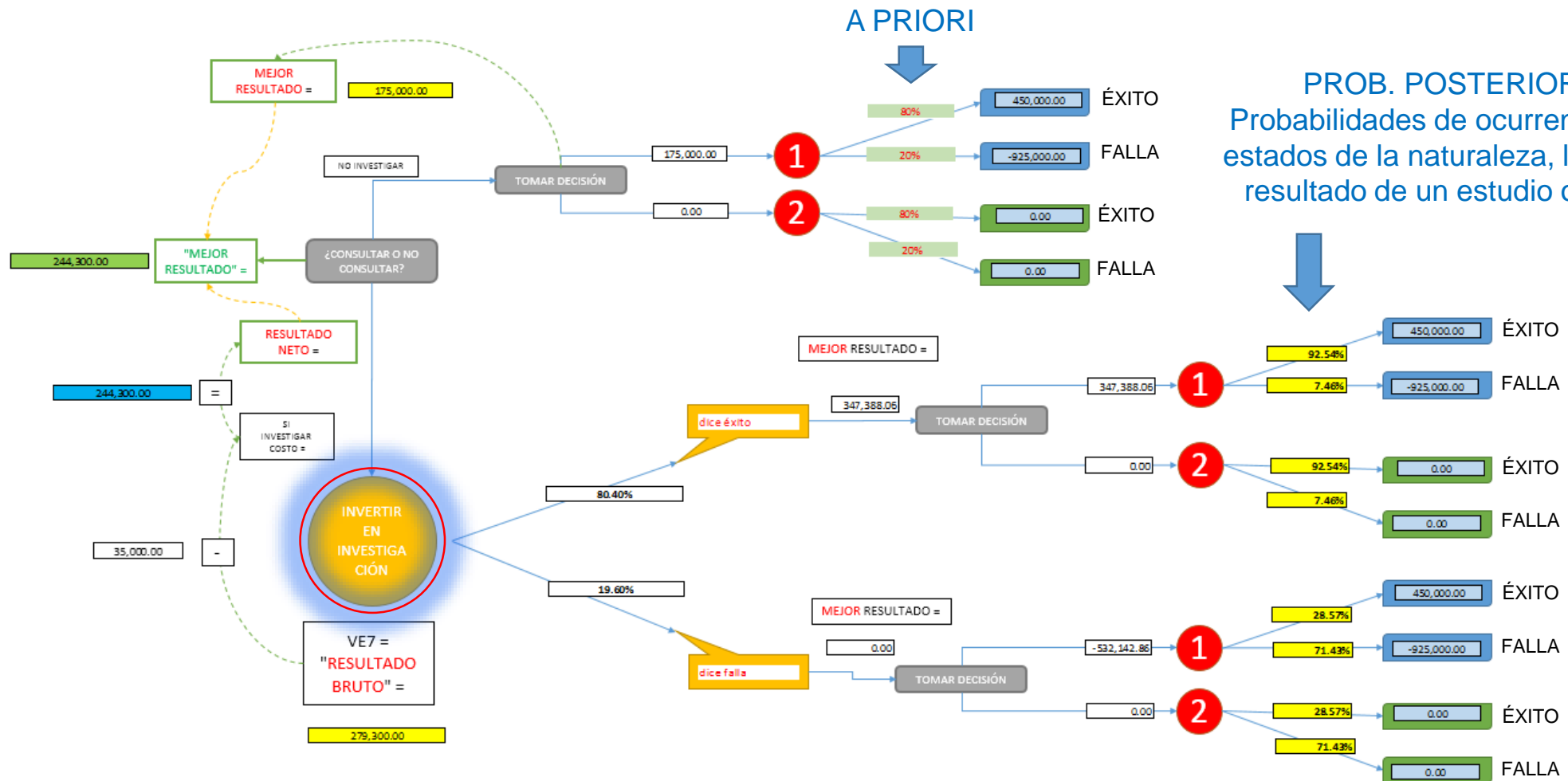
- Habiendo habido un pronóstico de lluvia ¿qué probabilidad hay de que llueva?
- Habiendo recibido un email “X” y habiendo aplicado un filtro de detección de spam ¿si el filtro determinó que es spam, qué probabilidad hay de que sea spam? (machine learning)
- En la industria podría aplicarse a un método de control de calidad ¿si el control de calidad DICE que es una pieza defectuosa, qué probabilidad hay de que sea una pieza defectuosa?
- Si un estudio de mercado estima un cierto nivel de ventas ¿qué probabilidad hay de que se cumpla ese nivel de ventas?

PROBABILIDADES POSTERIORES

El **Teorema de Bayes** se utiliza en el siguiente proceso:



PROBABILIDADES POSTERIORES



PROBABILIDADES POSTERIORES

Método Tabular

Estados de la naturaleza	Probabilidades previas	Probabilidades condicionales	Probabilidades conjuntas	Probabilidades posteriores
s_j	$P(s_j)$	$P(F \mid s_j)$	$P(F \cap s_j)$	$P(s_j \mid F)$
s_1	0.8	0.90	0.72	0.94
s_2	0.2	0.25	0.05	0.06
	1.0		$P(F) = 0.77$	1.00