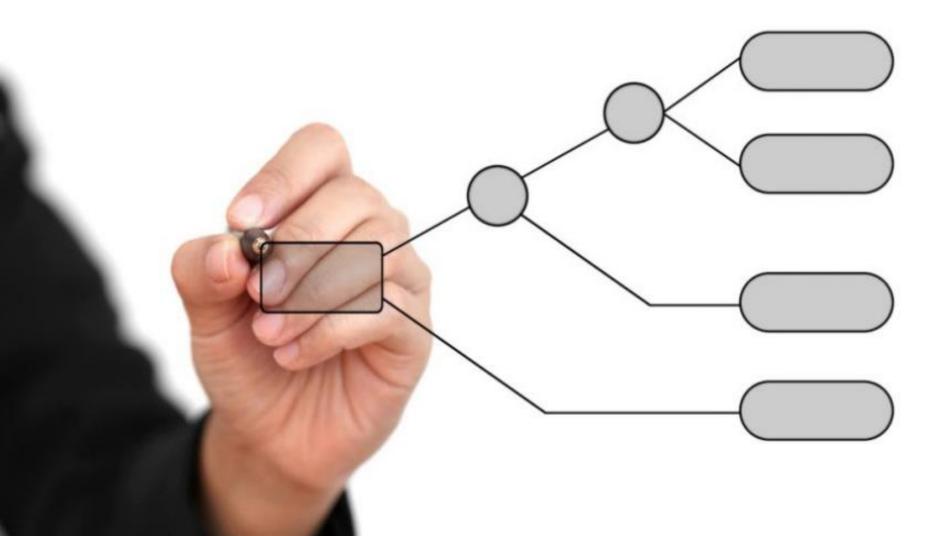
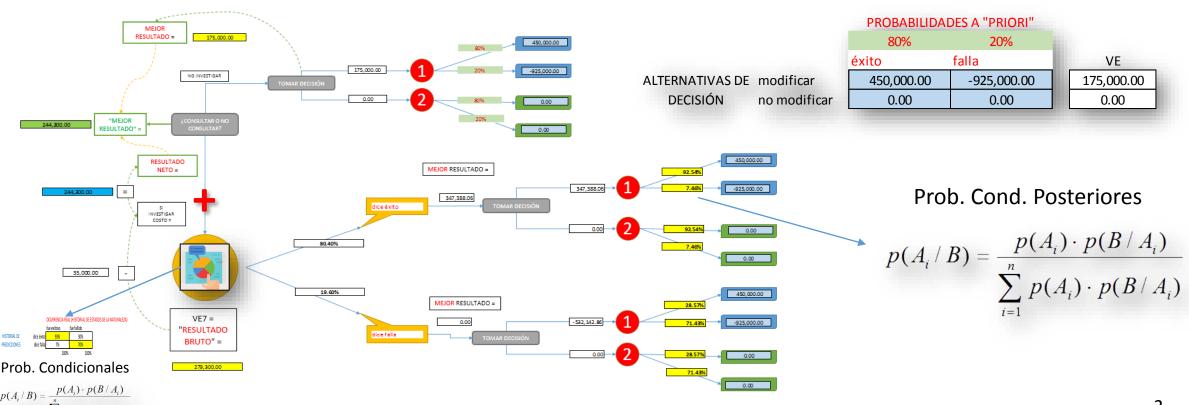
## Teorema de Bayes

ÁRBOLES DE DECISIÓN



### Teorema de Bayes

#### ÁRBOLES DE DECISIÓN + PROB. CONDICIONALES Y PROB.POSTERIORES



LOS PROBLEMAS DE RESOLUCIÓN POR BAYES SON PROBLEMAS RECURRENTES, CON MÚLTIPLES OPCIONES DE DECISIÓN Y CON POSIBILIDAD DE INCORPORAR INFORMACIÓN EXTRA QUE AYUDA LA TOMA DE DECISIONES.

El teorema de Bayes nos ayuda para calcular las probabilidades "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 un lote defectuoso?
- - Si un estudio de mercado estima un cierto nivel de ventas ¿qué probabilidad hay de que se cumpla ese nivel de ventas?

# PROBABILIDAD DE ACIERTO DE MÉTODOS DE PRUEBA O ESTUDIOS DE MERCADO (Prob. Condicionales)



#### OCURRENCIA REAL (HISTORIAL DE ESTADOS DE LA NATURALEZA)

HISTORIAL DE PREDICCIONES

	fue exitoso			
dice éxito	93%		30%	X
dice falla	7%	X	70%	V
		100%		100%

#### PROBABILIDAD CONDICIONAL VS POSTERIORI

Supongamos un problema que depende del clima como variable aleatoria (estado de la naturaleza) que afecta a los resultados de cada alternativa.

#### **CONDICIONAL**

De todas la veces que OCURRIÓ lluvia el pronóstico acertó el 75% de las veces.

OCURRIÓ
LLUVIA



OCURRIÓ
LLUVIA



OCURRIÓ
LLUVIA



OCURRIÓ
LLUVIA



#### **POSTERIORI**

De todas las veces que se PRONOSTICÓ Iluvia el pronóstico acertó el 75% de las veces.









## PROBABILIDADES POSTERIORES Método Tabular

#### Estado de naturaleza S1

Estados de la naturaleza s <sub>j</sub>	Probabilidades previas P(s <sub>j</sub> )	Probabilidades condicionales $P(F \mid s_j)$	Probabilidades conjuntas $P(F \cap s_j)$	Probabilidades posteriores $P(s_j \mid F)$
$s_1 \\ s_2$	0.8 0.2	0.90 0.25	0.72 0.05	0.94 0.06
_	1.0		$P(F) = \overline{0.77}$	1.00

1 Una compañía está considerando modificar el proceso de producción, lo que le puede implicar un incremento en sus ganancias en \$450.000 por año, pero si el nuevo proceso falla, evento probable 20%, deberá volver atrás y perderá \$925.000. Puede hacer una prueba piloto en uno de los talleres a un costo de \$35.000. Por casos similares se sabe que cuando un proceso modificado ha sido exitoso, la aprueba piloto también lo ha sido en un 93% de los casos, pero en los casos en que el proceso modificado falló, la prueba piloto también ha fallado en un 70% de los casos.

Construya un árbol de decisiones y determine si conviene arriesgarse a modificar el proceso y si vale la pena pagar la prueba piloto. Calcule hasta cuánto podría pagar por dicha prueba. ¿Le conviene pagar la prueba? ¿Hasta cuánto pagaría por información perfecta?



2 El propietario de un campo de **100** Ha tiene que optar entre afectarlo a la agricultura, en cuyo caso sabe que puede **ganar \$500** por Ha, si hay buenas lluvias en la próxima temporada o perder **\$50** por Ha en caso de **sequía**; si decide afectarlo a la **ganadería ganará \$300** por Ha, en caso de tener buenas lluvias o **\$150** por Ha en caso de **sequía**. No cuenta con información meteorológica pero su experiencia le indica que <del>en la próxima temporada</del> hay **60 % de probabilidad de tener buenas lluvias**. Tiene la oportunidad de hacer una consulta a un servicio especializado en meteorología que le cobra **\$3000** y que de acuerdo a la empresa que lo brinda el 80% de las veces que hubo buenas lluvias y el 90% de las veces que hubo sequías, su pronóstico fue correcto.

Calcule cual sería la mejor opción. ¿Hasta cuánto podría pagar por tener dicha información? ¿Le conviene pagar la consulta?. ¿Hasta cuánto pagaría por información perfecta?.

