

## Inteligencia Artificial 2012

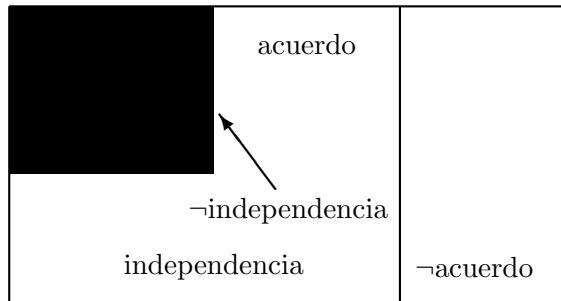
### *Coeficiente Kappa*

El objetivo de esta nota es introducir la definición del Coeficiente Kappa de Cohen.

Dados dos clasificadores que rotulan un conjunto de instancias en categorías mutuamente excluyentes, el *coeficiente kappa* es una medida del porcentaje de *acuerdo* entre los clasificadores bajo la condición de *no independencia*.

Desde un punto de vista probabilístico riguroso, el *coeficiente kappa* es la probabilidad condicional de acuerdo entre los clasificadores, dado que las clasificaciones no son independientes entre sí, es decir que están correlacionadas,

$$\kappa = P(\text{acuerdo} \mid \text{no independencia}) = \frac{P(\text{acuerdo} \cap \neg\text{independencia})}{P(\neg\text{independencia})}. \quad (1)$$



Teniendo en cuenta que el evento (acuerdo), que contiene las instancias en las que los clasificadores coinciden, puede escribirse como unión de los eventos mutuamente excluyentes ( $\text{acuerdo} \cap \text{independencia}$ ) y ( $\text{acuerdo} \cap \neg\text{independencia}$ ) se tiene que

$$P(\text{acuerdo}) = P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia}) + P(\text{acuerdo} \cap \neg\text{independencia}). \quad (2)$$

Es importante destacar que la condición de independencia es sólo de interés bajo la condición de acuerdo; i.e.,  $(\text{independencia}) \subset (\text{acuerdo})$ . Por lo tanto,

$$P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia}) = P(\text{independencia}).$$

De esta manera, a partir de la Ec. (1) se obtiene

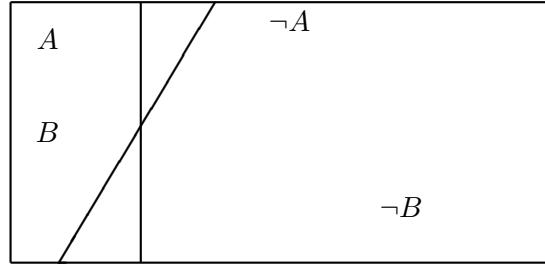
$$\boxed{\kappa = \frac{P(\text{acuerdo}) - P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia})}{1 - P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia})}} \quad (3)$$

En el caso que los clasificadores sean completamente independientes, es decir,

$$\neg\text{independencia} = \emptyset \text{ o bien } \text{acuerdo} = \text{independencia};$$

se tiene que  $P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia}) = P(\text{acuerdo})$  y resulta  $\boxed{\kappa = 0}$ . También en el caso trivial  $(\text{acuerdo}) = \emptyset$  resulta  $\kappa = 0$ . Por otro lado, si el acuerdo entre los clasificadores es completo, es decir, el evento (acuerdo) se extiende sobre todo el conjunto de instancias; resulta  $P(\text{acuerdo}) = 1$  y así  $\boxed{\kappa = 1}$ . Por último, si los clasificadores están perfectamente correlacionados,  $(\text{acuerdo}) \cap (\text{independencia}) = \emptyset$ ; es decir,  $P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia}) = 0$ , resulta  $\kappa = P(\text{acuerdo})$ .

Para fijar ideas, supongamos dos clasificadores  $A$  y  $B$ , los cuales rotulan las instancias en dos categorías mutuamente excluyentes (positivo y negativo).



El evento con las instancias rotuladas de igual manera por ambos clasificadores puede escribirse como la unión de dos eventos excluyentes

$$\text{acuerdo} = (A \cap B) \cup (\neg A \cap \neg B) = (A \cap B) \cup \neg(A \cup B). \quad (4)$$

De esta manera,

$$P(\text{acuerdo}) = P(A \cap B) + P(\neg A \cap \neg B) = P(A \cap B) + 1 - P(A \cup B), \quad (5)$$

y usando la condición de independencia,

$$P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia}) = P(A) P(B) + P(\neg A) P(\neg B). \quad (6)$$

Usando,

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B), \quad (7)$$

y

$$P(\neg A) P(\neg B) = (1 - P(A))(1 - P(B)) = 1 - P(A) - P(B) + P(A) P(B) \quad (8)$$

resulta

$$P(\text{acuerdo}) = 1 - P(A) - P(B) + 2 P(A \cap B), \quad (9)$$

y

$$P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia}) = 1 - P(A) - P(B) + 2 P(A) P(B). \quad (10)$$

De esta forma,

$$P(\text{acuerdo}) - P(\text{acuerdo} \cap \text{independencia}) = 2(P(A \cap B) - P(A) P(B)), \quad (11)$$

y así, finalmente se obtiene

$$\boxed{\kappa = 2 \frac{P(A \cap B) - P(A) P(B)}{P(A) + P(B) - 2 P(A) P(B)}}. \quad (12)$$

Puede verse de forma directa que si los clasificadores son independientes,  $P(A \cap B) = P(A) P(B)$ , resulta  $\kappa = 0$ . Mientras que si el acuerdo entre ellos es perfecto,  $A = B$ ,  $P(A \cap B) = P(A)$ , entonces  $\kappa = 1$ .