

Tarea 3

Gráficos probabilistas

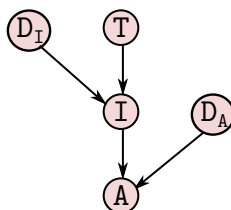
Emmanuel Peto Gutiérrez

12 de mayo de 2023

1. Ejercicio 1

1.1. Redes y descripción

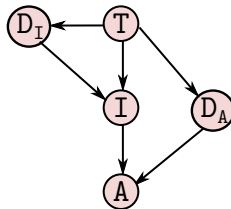
Red 1.



Descripción.

- T : la temperatura del reactor es independiente, pues no reacciona conforme a la alarma ni al medidor.
- La defectuosidad de los dispositivos (D_I y D_A) también son independientes.
- I : la medida del indicador depende, evidentemente, de la temperatura real del reactor (T) y de su defectuosidad (D_I).
- A : La alarma se activa solamente si el indicador de temperatura rebasa cierto umbral, así que depende de I . También depende de si el dispositivo de alarma funciona o no (D_A).

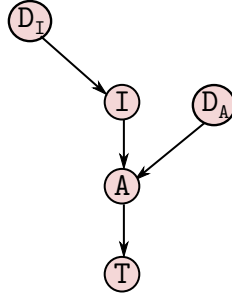
Red 2.



Descripción.

Las dependencias son casi iguales que en la primera red, excepto que la defec-
tuosidad de los dispositivos no es independiente. En este caso, supongamos que
las altas temperas del reactor daña los circuitos de los dispositivos de medición
y de alarma, en ese caso la efectividad de los dispositivos (D_I y D_A) depende
de la temperatura (T).

Red 3.



Descripción.

En este caso, después de que suenan las alarmas, los operadores de la planta
empiezan a bajar la temperatura del reactor. Por lo tanto, la temperatura se
hace dependiente de la alarma.

Entre estas redes, la que tiene el mayor número de independencias condicio-
nales es la red 3.

1.2. Distribución conjunta

Ahora se describe la probabilidad conjunta de cada red.

- **Red 1:** $P(A, I, T, D_I, D_A) = P(D_I) \cdot P(D_A) \cdot P(T) \cdot P(I|T, D_I) \cdot P(A|I, D_A)$
- **Red 2:** $P(A, I, T, D_I, D_A) = P(T) \cdot P(D_I|T) \cdot P(D_A|T) \cdot P(I|T, D_I) \cdot P(A|I, D_A)$
- **Red 3:** $P(A, I, T, D_I, D_A) = P(D_I) \cdot P(D_A) \cdot P(I|D_I) \cdot P(A|I, D_A) \cdot P(T|A)$

1.3. Valores por nodo

Ahora se calculará, para cada red, el número de valores que puede haber
por cada nodo. O dicho de otra forma, el número de filas que habría en una
tabla que describa la probabilidad condicional de cada nodo. Se asumen valores
binarios para D_I , D_A , A y 100 valores para I , T .

Red 1

- D_I : 2
- D_A : 2

- T : 100
- I : $100 \times 100 \times 2 = 20000$
- A : $2 \times 100 \times 2 = 400$
- Total: 20504

Red 2

- D_I : $2 \times 100 = 200$
- D_A : $2 \times 100 = 200$
- T : 100
- I : $100 \times 100 \times 2 = 20000$
- A : $2 \times 100 \times 2 = 400$
- Total: 20900

Red 3

- D_I : 2
- D_A : 2
- T : $100 \times 2 = 200$
- I : $100 \times 2 = 200$
- A : $2 \times 100 \times 2 = 400$
- Total: 804

2. Ejercicio 2

- $T \perp F|D$: falso.

T y F no son independientes dado D por el esquema de efecto común. Esto es porque la variable observada D es descendiente de T y también es descendiente de F .

- $C \perp B|F$: verdadero.

C y B son independientes dado F por el esquema de causa común. Esto es porque la variable observada F es padre de C y también es padre de B .

- $A \perp F|C$: verdadero.

A y F son independientes por el esquema de efecto común. Esto es porque tanto A como F son ancestros de la variable D y la variable observada C no bloquea los caminos entre A y D ni entre F y D .

- $A \perp F|D, C$: falso.

A y F no son independientes dados D y C porque todos los caminos de la gráfica (no dirigida) entre A y F están bloqueados.

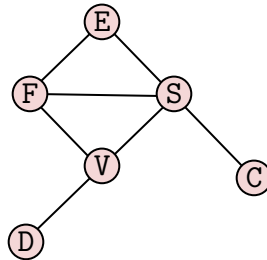
3. Ejercicio 3

a) Distribución conjunta

$$P(E, F, S, V, D, C) = P(E) \cdot P(F|E) \cdot P(S|E) \cdot P(V|F, E) \cdot P(D|V) \cdot P(C|S)$$

b) Campo de Markov

Se forma un clan con los padres de V , que son F y S . Para el resto de las aristas simplemente se les quita la dirección.



c) Fiebre

Supongamos que en el 100 % de los casos, las personas infectadas con ébola tienen fiebre. Entonces se quita la cadena $E \rightarrow F \rightarrow V$ y simplemente se coloca la arista $E \rightarrow V$. Es decir, la visita se hace dependiente del ébola. Por otra parte, la variable de fiebre se hace independiente y pero la visita sigue dependiendo de F . La nueva red bayesiana se vería de la siguiente forma.

