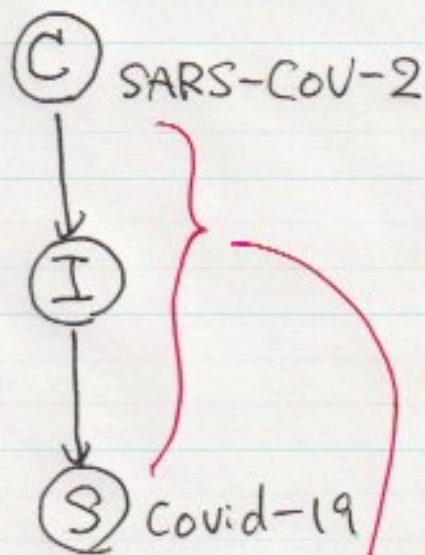


◎ バイジブネットワークにおける独立性仮説

因果関係



C: Cause (ウイルス)
原因

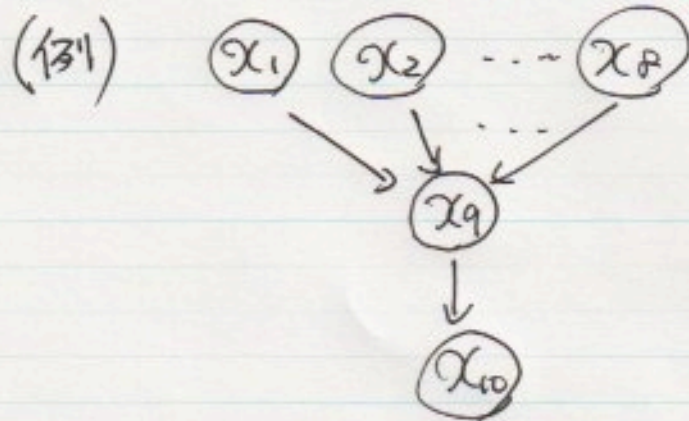
I: Infection (感染)

S: Syndrome (症状)

$$P(S|C, I) = P(S|I)$$

この場合, I = true なら
C = true (false) を考える必要ない

↓
独立性仮説
(バイジブネットワーク固有の
考え)

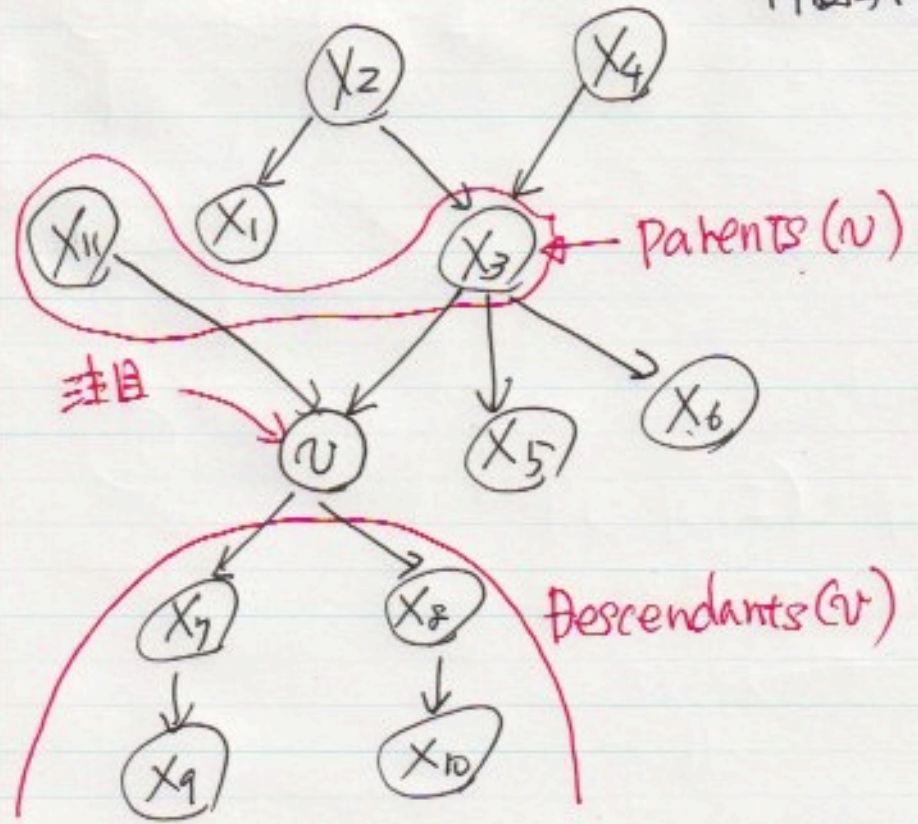


$$P(x_{10} | x_1, x_2, \dots, x_8, x_9) = P(x_{10} | x_9)$$

独立性仮説を使っている

独立性仮説の一般化

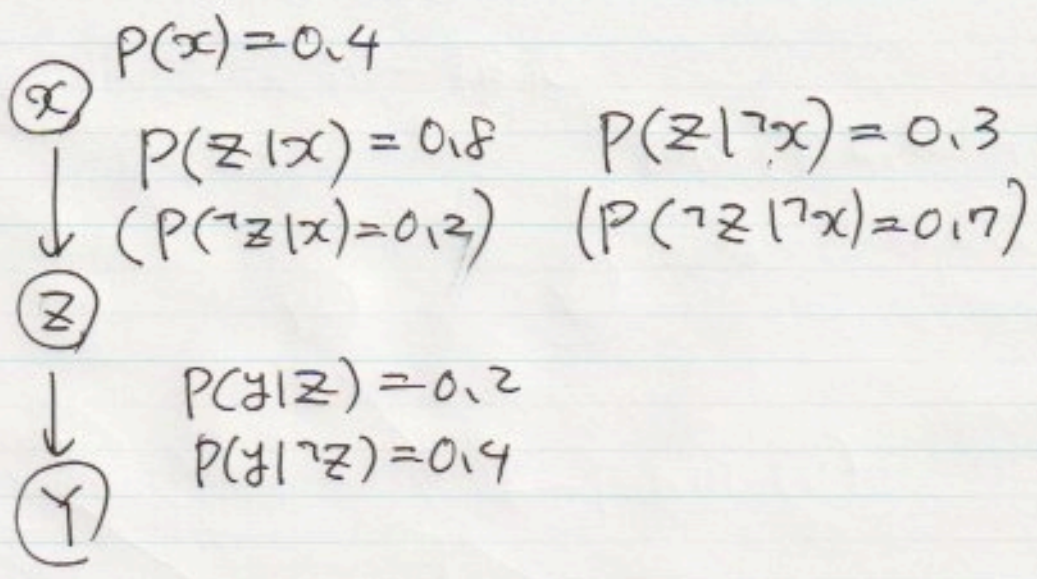
DAG (Directed Acyclic Graph)
有向非循環グラフ



$$P(v | X_1, X_2, \underline{X_3}, X_4, X_5, X_6) = P(v | X_3)$$

↳ parents(v)
↳ 独立性仮説

(例1)



$$P(z) = P(z|x)P(x) + P(z|\bar{x})P(\bar{x}) = 0.8 \times 0.4 + 0.3 \times 0.6 = 0.5$$

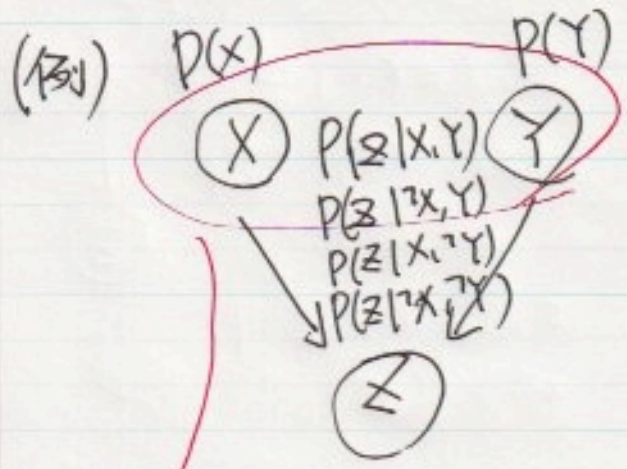
$$P(y) = P(y|z)P(z) + P(y|\bar{z})P(\bar{z}) = 0.2 \times 0.5 + 0.4 \times 0.5 = 0.3$$

$$P(y|x) = P(y|z)P(z|x) + P(y|\bar{z})P(\bar{z}|x) = 0.2 \times 0.8 + 0.4 \times 0.2 = 0.24$$

$$P(x|y) = \frac{P(y|x)P(x)}{P(y)} = 0.32$$

↑ 贝叶斯公式

$$\begin{aligned}
 P(x, y, z) &= P(y|x, z)P(x, z) \\
 &= P(y|x, z)P(z|x)P(x) \\
 &= P(y|z)P(z|x)P(x) \quad \leftarrow \text{独立性假设} \\
 &= 0.064
 \end{aligned}$$



$$P(Z) = P(Z|X,Y)P(X)P(Y) + P(Z|\neg X,Y)P(\neg X)P(Y) + P(Z|X,\neg Y)P(X)P(\neg Y) + P(Z|\neg X,\neg Y)P(\neg X)P(\neg Y)$$

$$P(X,Y) = P(X)P(Y)$$

→ XとYは独立なので