(a) Desenho da Rede de Causalidade

A rede de causalidade com as variáveis fornecidas e as dependências entre elas é representada da seguinte forma:

- 1. **Str** (Estado da estrada) e **Flw** (Fluxo de ar) são variáveis independentes que influenciam **R** (Resistência).
- 2. **R** (Resistência) e **Flw** (Fluxo de ar) afetam **V** (Tensão gerada pelo dínamo).
- 3. V (Tensão), B (Bateria) e K (Condição da lâmpada) afetam Li (Luz do farol).

Grafo da rede bayesiana:

- $Str \rightarrow R$
- $Flw \rightarrow R$
- $\mathbf{R} \to \mathbf{V}$
- $Flw \rightarrow V$
- $V \rightarrow Li$
- $\mathbf{B} \to \mathbf{Li}$
- $K \rightarrow Li$

(b) CPTs (Tabelas de Probabilidade Condicionais)

As tabelas de probabilidade condicionais (CPTs) para cada variável dependente são as seguintes:

1. **P(R | Str, Flw**) (tabela de probabilidade de resistência, dado o estado da estrada e o fluxo de ar):

StrFlw
$$P(R = Alta)$$
 $P(R = Baixa)$ snow_covered alto0.80.2snow_covered baixo0.60.4dryalto0.30.7drybaixo0.10.9

2. **P**(**V** | **R**) (tabela de probabilidade de tensão, dada a resistência):

3. **P(Li | V, B, K)** (tabela de probabilidade da luz do farol, dada a tensão, bateria e condição da lâmpada). A tabela fornecida na imagem contém os valores:

V B K P(Li = On) P(Li = Off)

Alta Vazia Queimada 0.001	0.999
Baixa Cheia Operante 0.3	0.7
Baixa Cheia Queimada 0.005	0.995
Baixa Vazia Operante 0.005	0.995
Baixa Vazia Queimada 0	1

(c) Valores Plausíveis para as Probabilidades

Os valores das probabilidades já estão definidos nas CPTs acima e parecem plausíveis para o sistema descrito.

(d) Ausência da Aresta (Str, Li)

Na estrutura da rede bayesiana, **Str** (estado da estrada) não tem uma conexão direta com **Li** (luz do farol). Isso se deve ao fato de que **Str** afeta **Li** apenas indiretamente, por meio de **R** e **V**. Portanto, a variável **Str** não afeta diretamente a variável **Li**, e não há uma aresta direta entre elas na rede.

(e) Cálculo de P(V | Str = \text{snow_covered})

Para calcular $P(V | Str = \text{xnow_covered})$, usamos a regra da probabilidade total considerando as dependências entre as variáveis:

$$P(V \mid Str = \text{text}\{snow_covered\}) = \text{sum}_{R} P(V \mid R) \cdot \text{dot } P(R \mid Str = \text{text}\{snow_covered\})$$

Substituindo os valores:

- 1. Quando $R=AltaR = \text{text}\{Alta\}R=Alta:$
 - o $P(V=Alta|R=Alta)=0.9P(V = \text{text}\{Alta\} \mid R = \text{text}\{Alta\}) = 0.9P(V=Alta|R=Alta)=0.9$
 - $\circ \quad P(R = \text{text}\{Alta\} \mid Str = \text{text}\{snow_covered\}) = 0.8$
- 2. Quando $R=BaixaR = \text{text}\{Baixa\}R=Baixa:$
 - o $P(V=Alta|R=Baixa)=0.2P(V = \text{text}\{Alta\} \mid R = \text{text}\{Baixa\}) = 0.2P(V=Alta|R=Baixa)=0.2$
 - o $P(R = \text{text}\{Baixa\} \mid Str = \text{text}\{snow_covered\}) = 0.2$

Então:

$$P(V = \text{text}\{Alta\} \mid Str = \text{text}\{snow_covered\}) = (0.9 \cdot cdot \ 0.8) + (0.2 \cdot cdot \ 0.2) = 0.72 + 0.04 = 0.76$$

Portanto:

 $P(V = \text{text}\{Alta\} \mid Str = \text{text}\{snow_covered\}) = 0.76$