

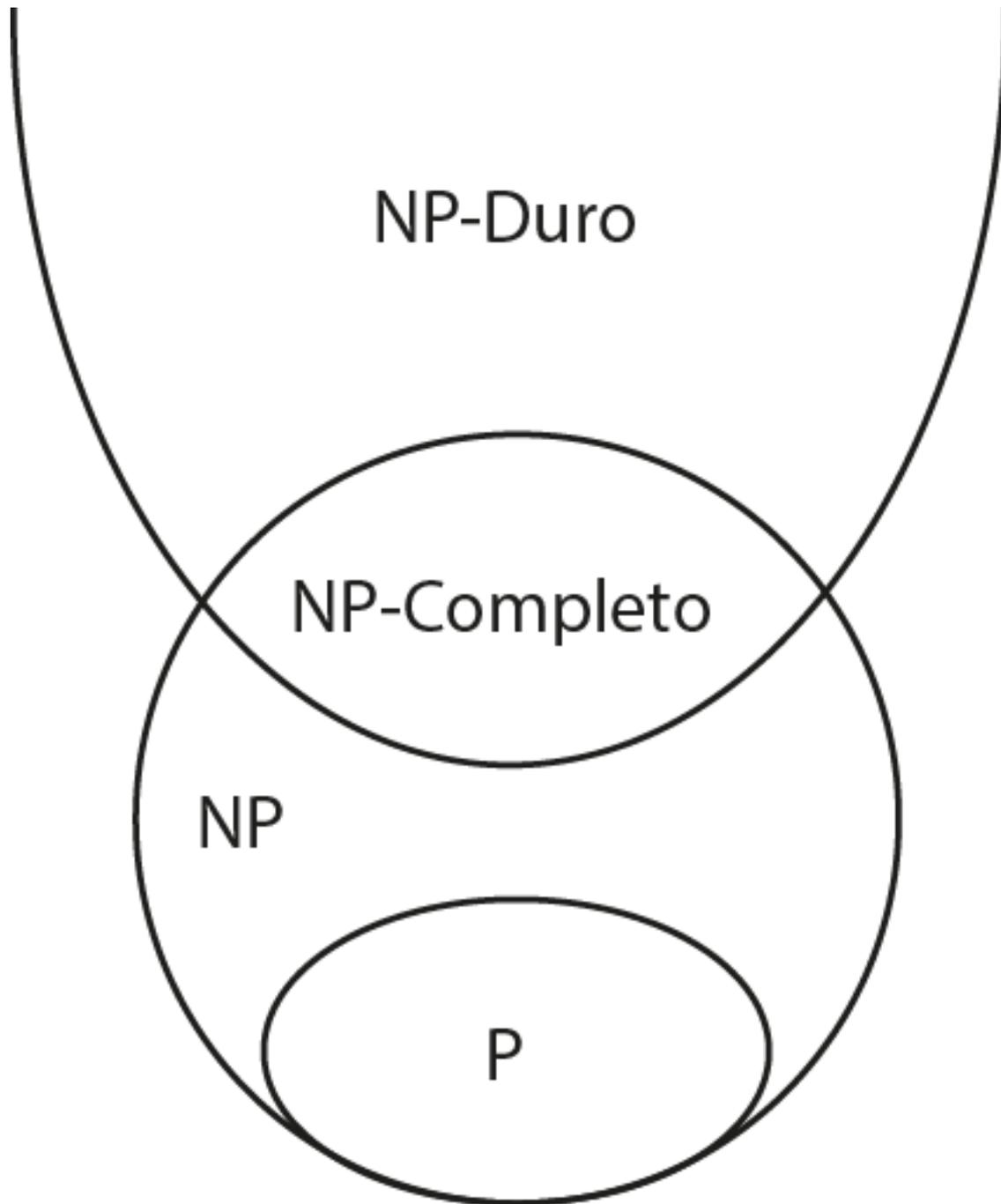
# Escuela de Algoritmos de Aproximación Inaproximabilidad

Marco Antonio Heredia Velasco

Universidad Autónoma Metropolitana Unidad Azcapotzalco

Recordemos

# Categorías de complejidad

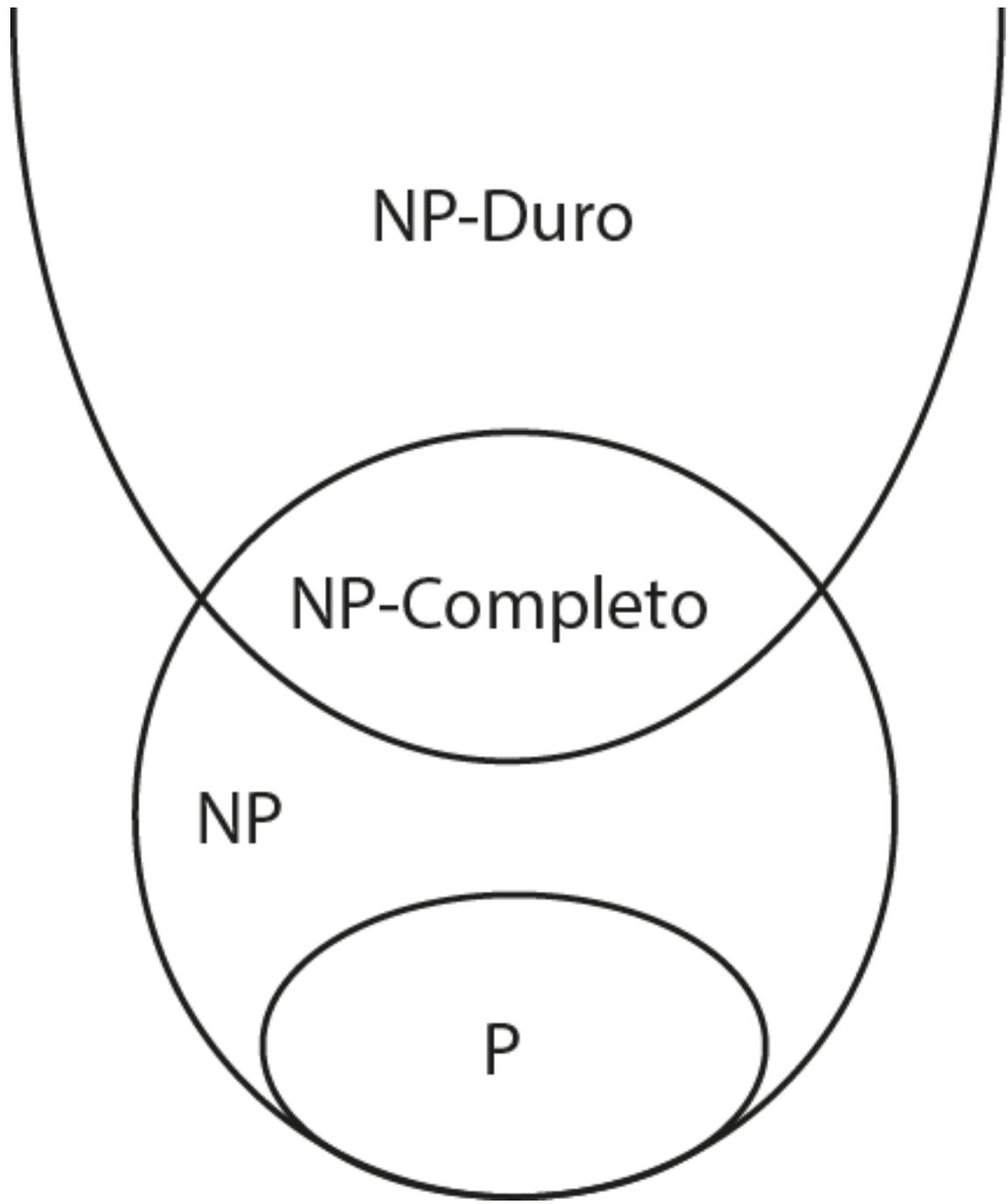


P = Polinomial

NP = No Determinista  
Polinomial  
(una solución se puede  
verificar en tiempo  
polinomial)

NP-Completo = Los  
"difíciles" de NP

# Categorías de complejidad



NP-Hard

NP-Difícil

NP-Complejo

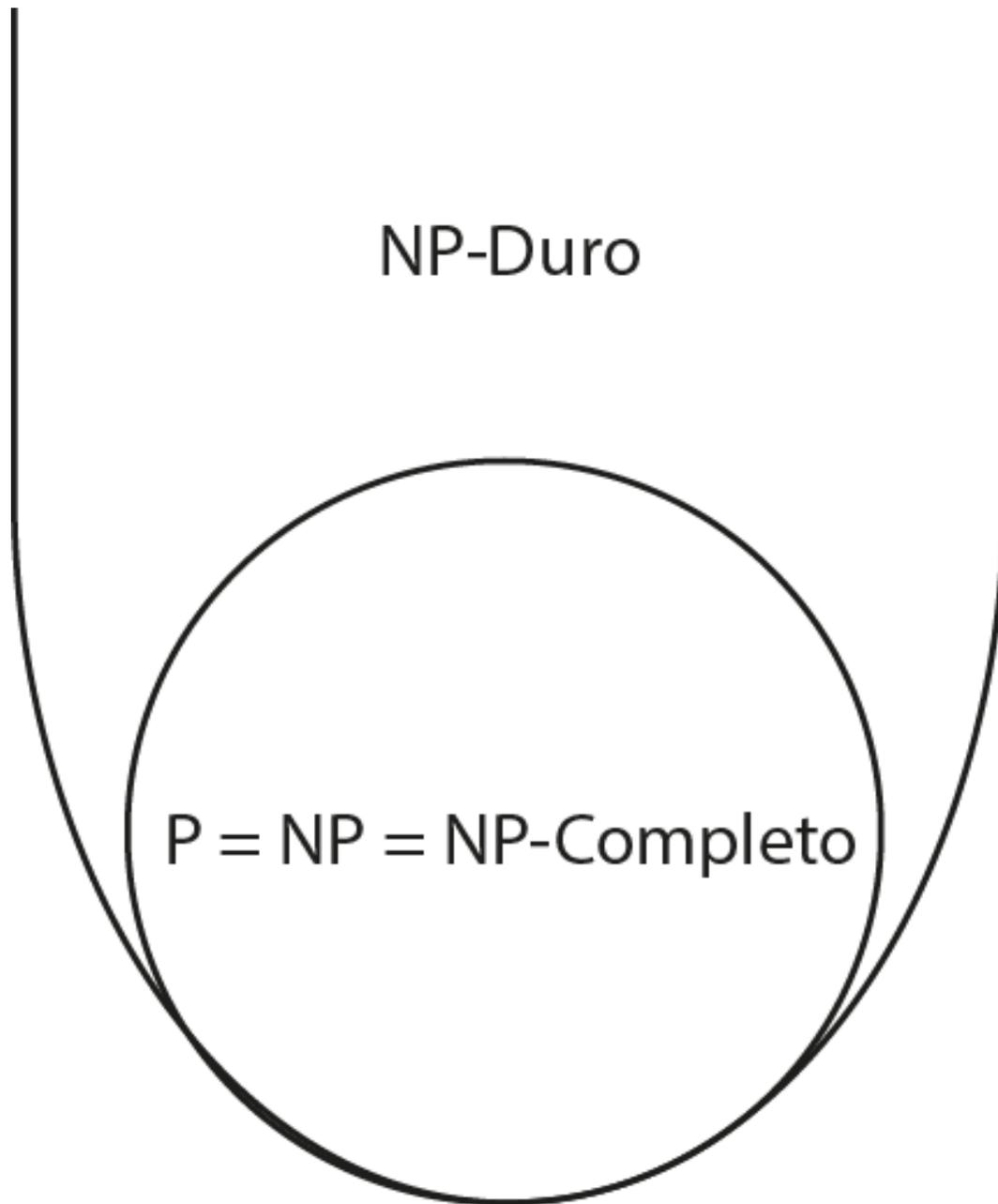
NP-Duro

# La pregunta del millón

$$P \subseteq NP$$

$$¿P = NP?$$

# La pregunta del millón



$$P \subseteq NP$$

$$¿P = NP?$$

Para que  $P=NP$  basta demostrar que algún problema NP-Completo se puede resolver en tiempo polinomial.

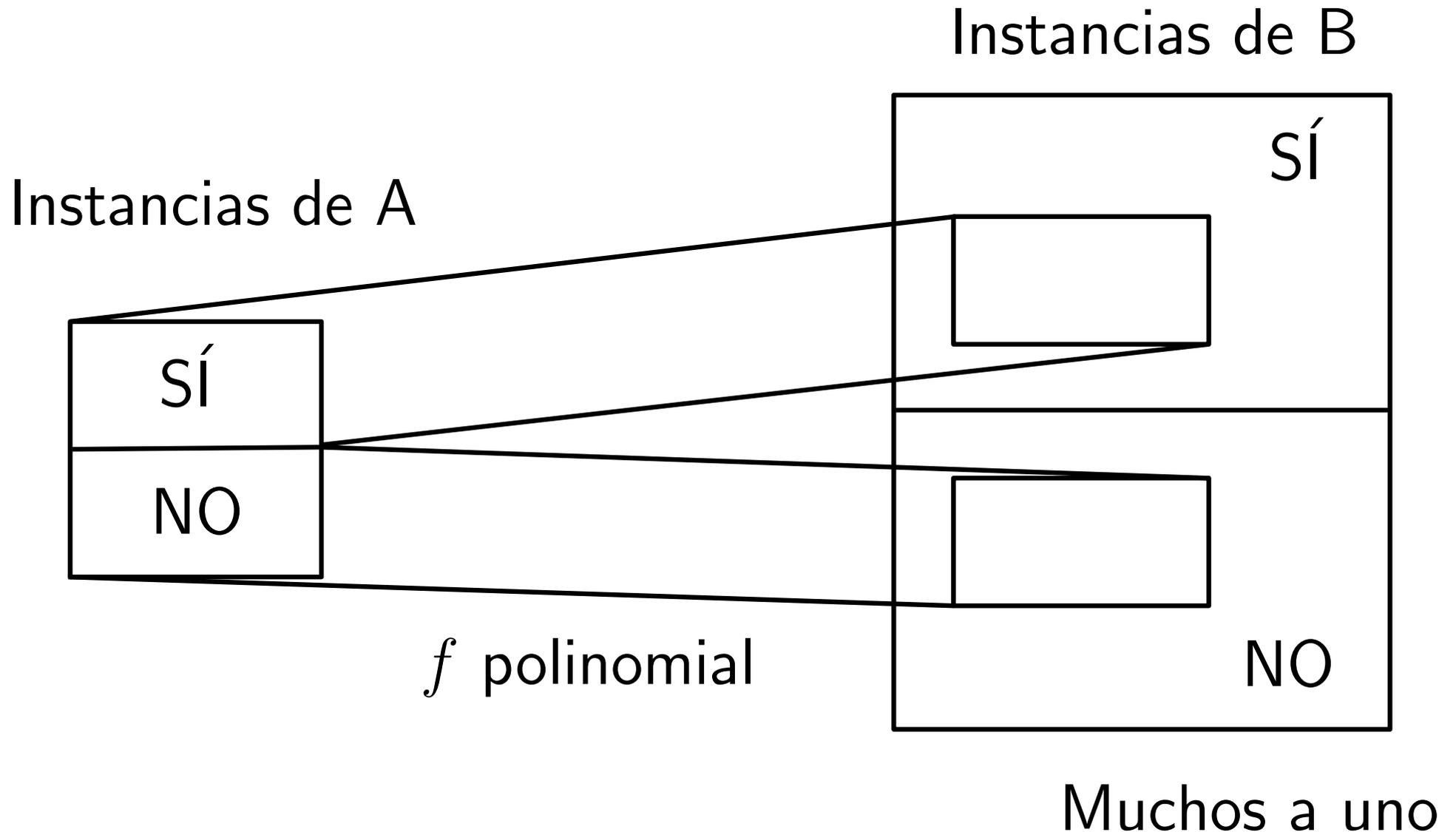


Si fueran iguales

# Reducción polinomial

Sean A y B dos problemas (lenguajes)

$$A \leq_P B$$



$$A \leq_P B$$

- ▶ B es al menos tan difícil como A
- ▶ Cualquier instancia de A puede ser resuelta con un algoritmo que resuelva B.
- ▶ Si B tiene algoritmo polinomial entonces A también

# Definiciones

$L$  es NP-Difícil si:

$$\forall L' \in \text{NP se tiene } L' \leq_P L$$

$L$  es NP-Completo si:

$L$  es NP-Difícil

$L \in \text{NP}$

# Inaproximabilidad de $k$ -centros

## $k$ -centros (más general)

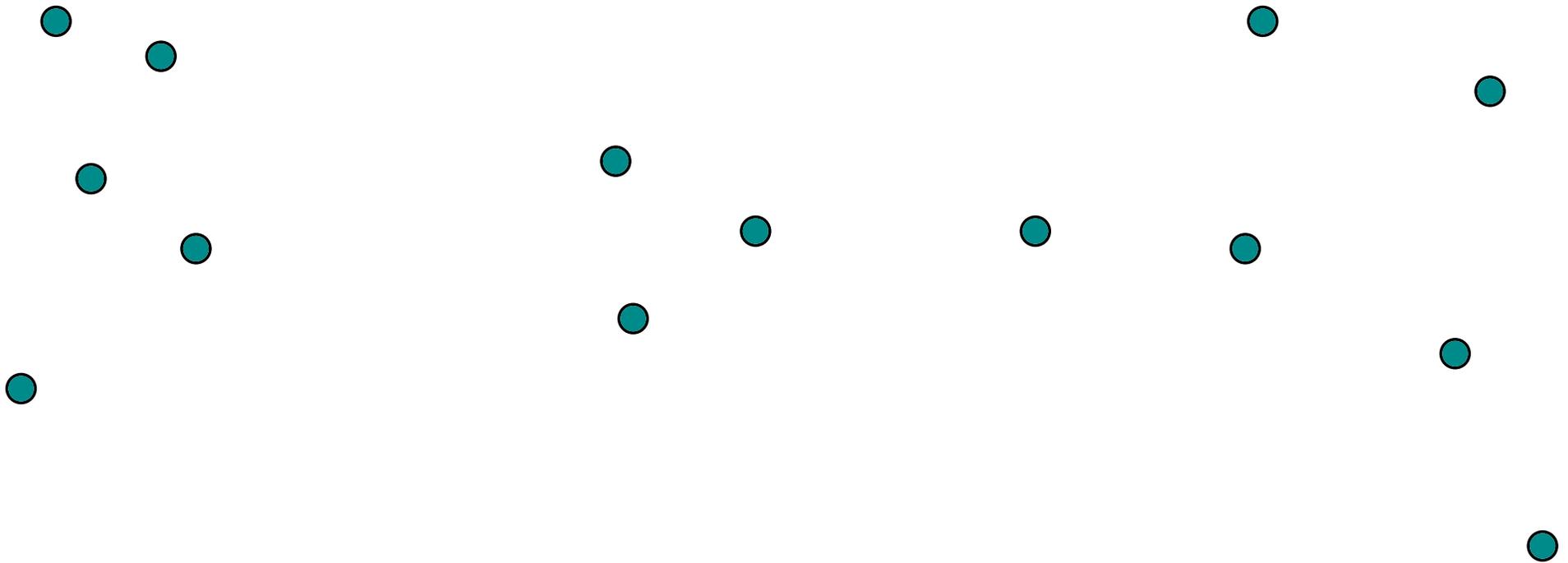
Dada la gráfica completa no dirigida  $G = (V, E)$  y una función distancia entre vértices  $d$ , que es una métrica.

Seleccionar  $k$  vertices, que llamaremos centros, tal que se minimiza la distancia máxima de los vértices a su centro más cercano.

## $k$ -centros (más general)

Dada la gráfica completa no dirigida  $G = (V, E)$  y una función distancia entre vértices  $d$ , que es una métrica.

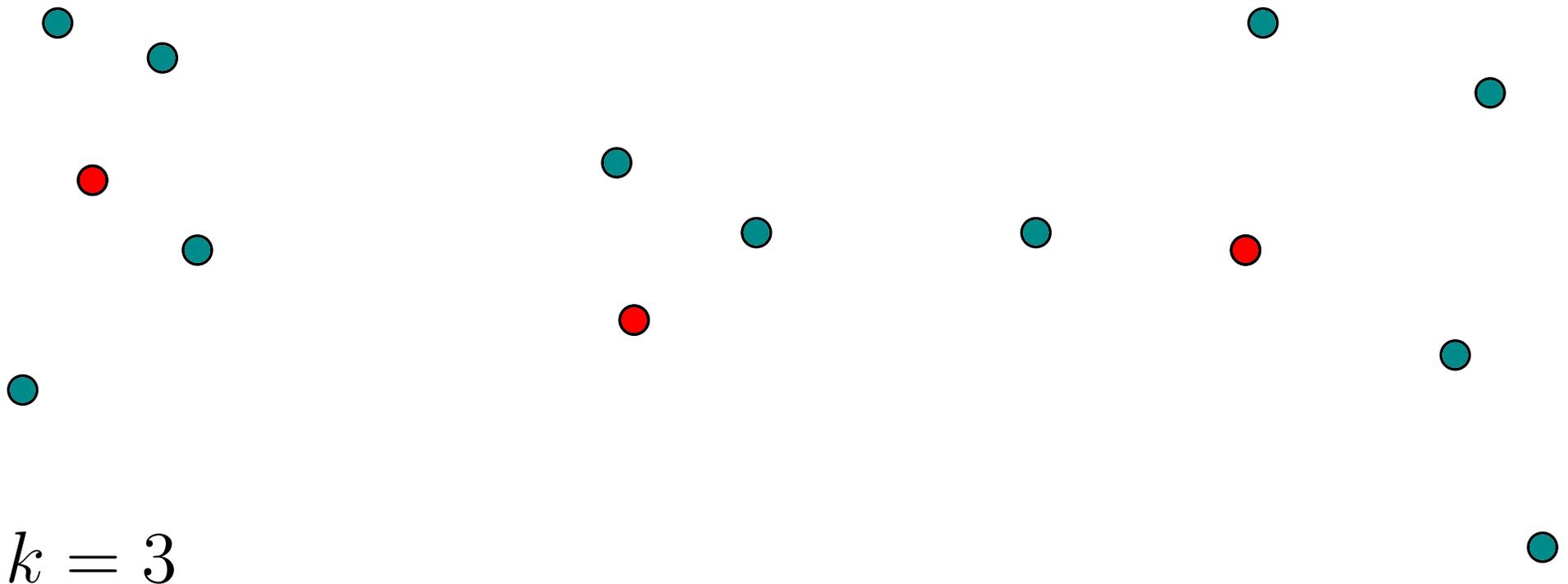
Seleccionar  $k$  vertices, que llamaremos centros, tal que se minimiza la distancia máxima de los vértices a su centro más cercano.



## $k$ -centros (más general)

Dada la gráfica completa no dirigida  $G = (V, E)$  y una función distancia entre vértices  $d$ , que es una métrica.

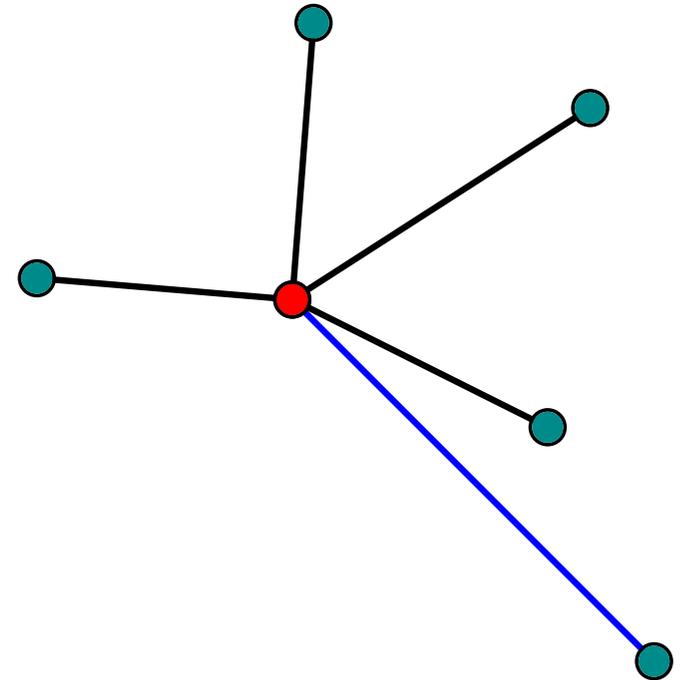
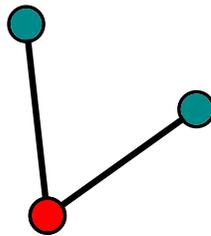
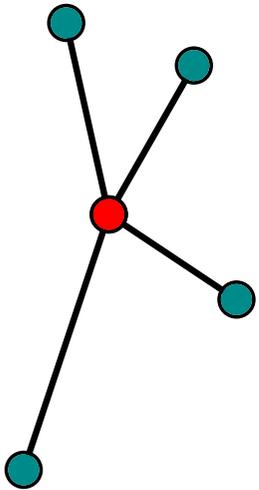
Seleccionar  $k$  vertices, que llamaremos centros, tal que se minimiza la distancia máxima de los vértices a su centro más cercano.



## $k$ -centros (más general)

Dada la gráfica completa no dirigida  $G = (V, E)$  y una función distancia entre vértices  $d$ , que es una métrica.

Seleccionar  $k$  vertices, que llamaremos centros, tal que se minimiza la distancia máxima de los vértices a su centro más cercano.

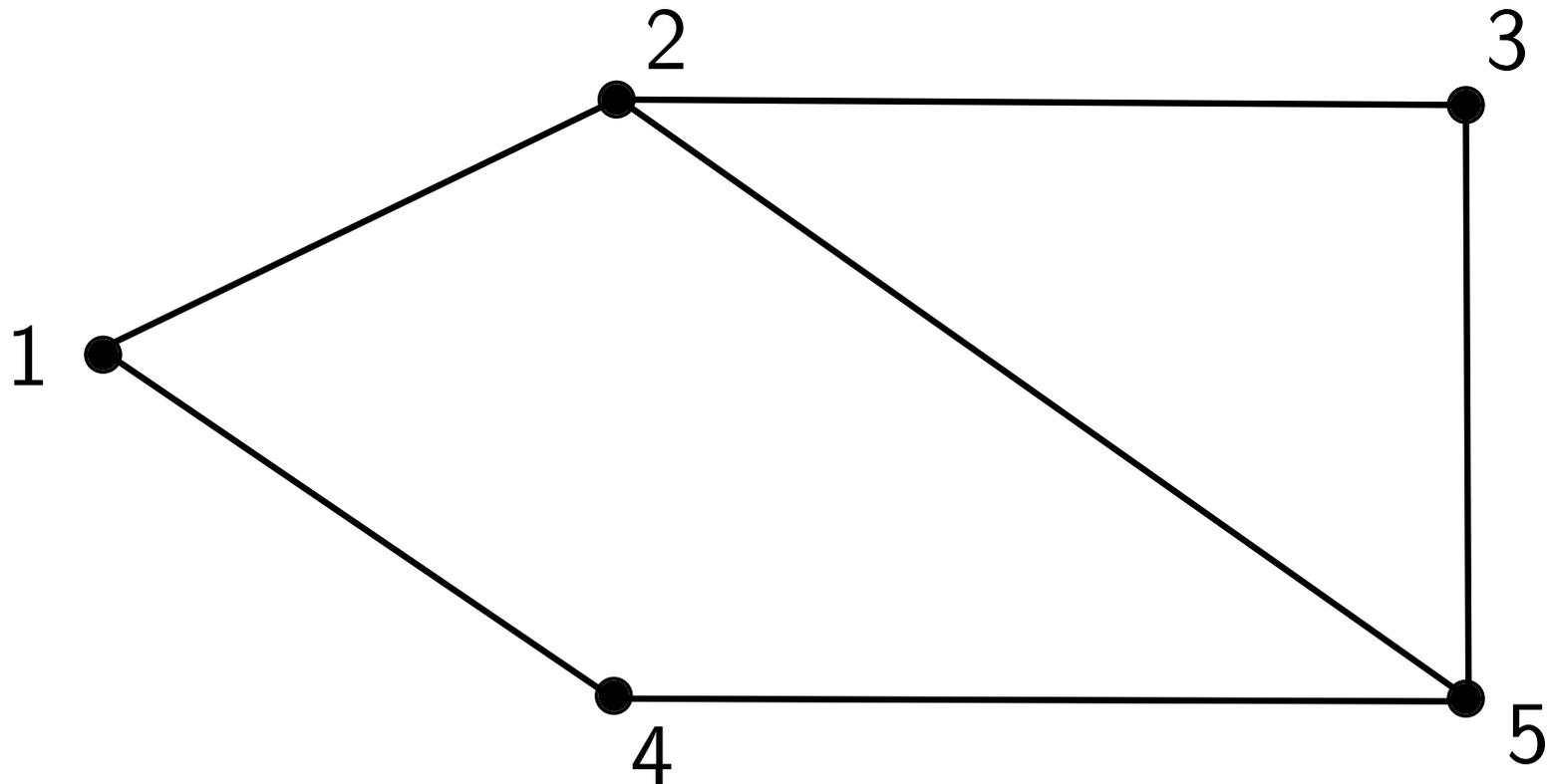


$$k = 3$$

# Conjunto Dominante

Dado  $G = (V, E)$  y un entero  $k$ .

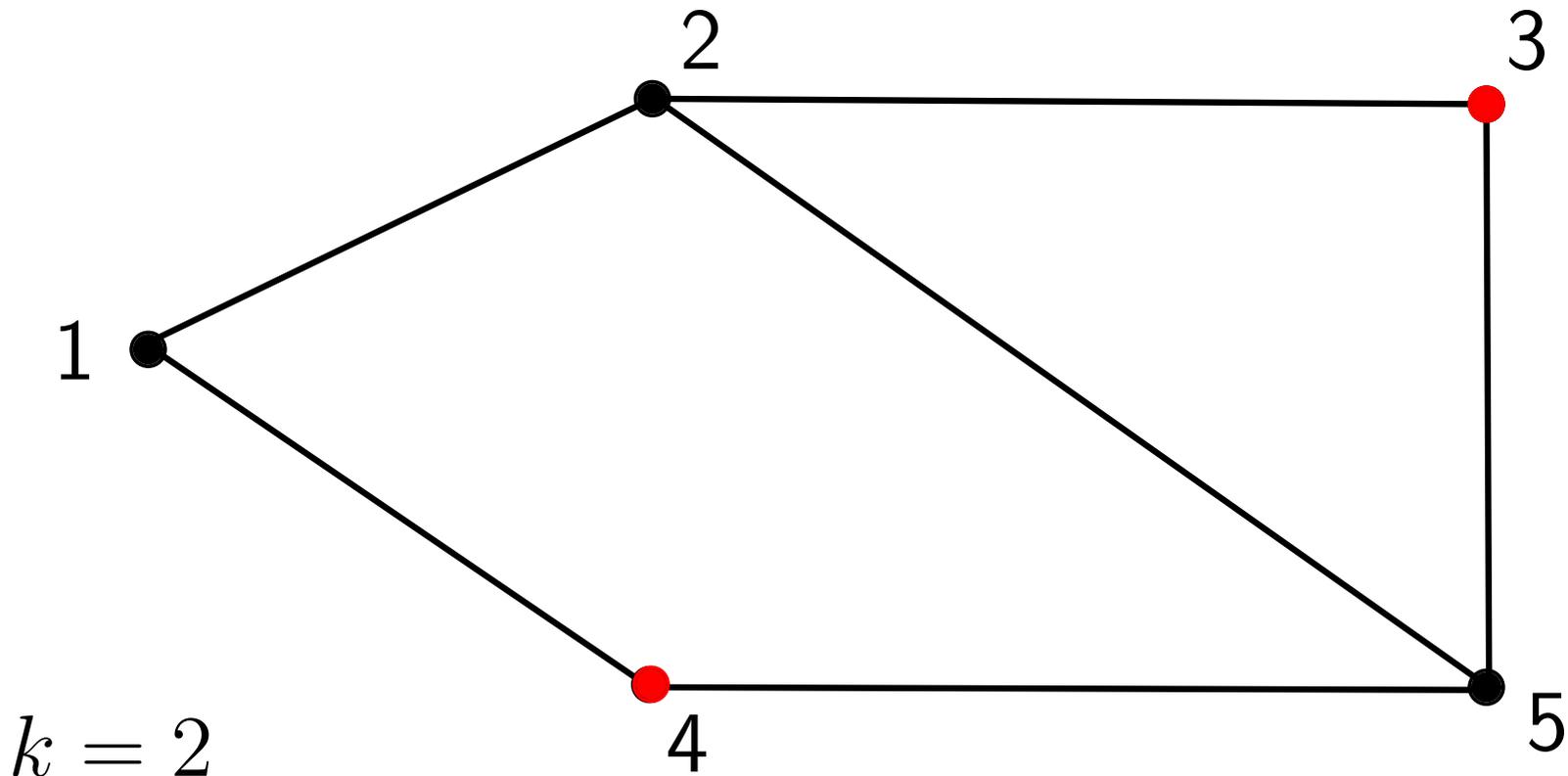
¿Existe un conjunto  $S \subseteq V$  de tamaño  $k$  de forma que cada vértice está en  $S$  o es adyacente a algún vértice en  $S$ ?



# Conjunto Dominante

Dado  $G = (V, E)$  y un entero  $k$ .

¿Existe un conjunto  $S \subseteq V$  de tamaño  $k$  de forma que cada vértice está en  $S$  o es adyacente a algún vértice en  $S$ ?



## Conjunto Dominante

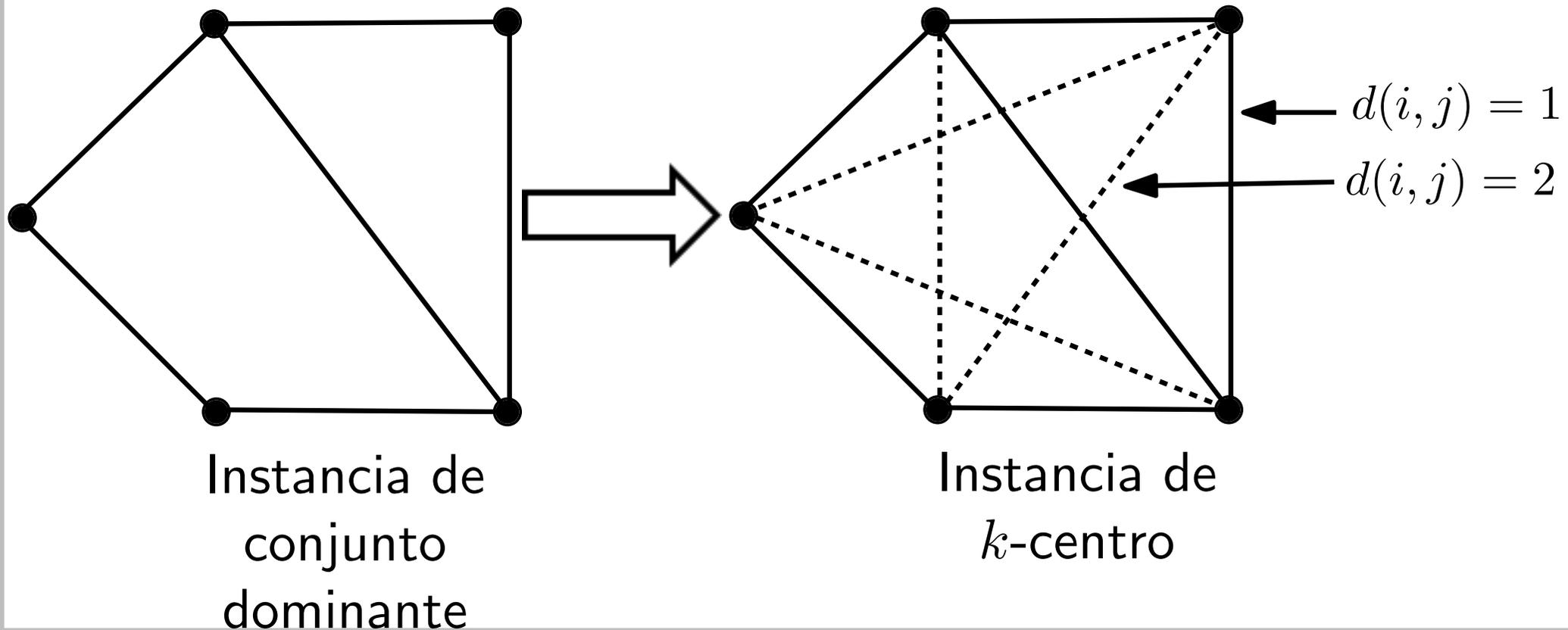
Dado  $G = (V, E)$  y un entero  $k$ .

¿Existe un conjunto  $S \subseteq V$  de tamaño  $k$  de forma que cada vértice está en  $S$  o es adyacente a algún vértice en  $S$ ?

Sabemos que es NP-Completo.

## Teorema

A menos que  $P=NP$ , no hay una  $\rho$ -aproximación para el problema  $k$ -centros para cualquier  $\rho < 2$ .



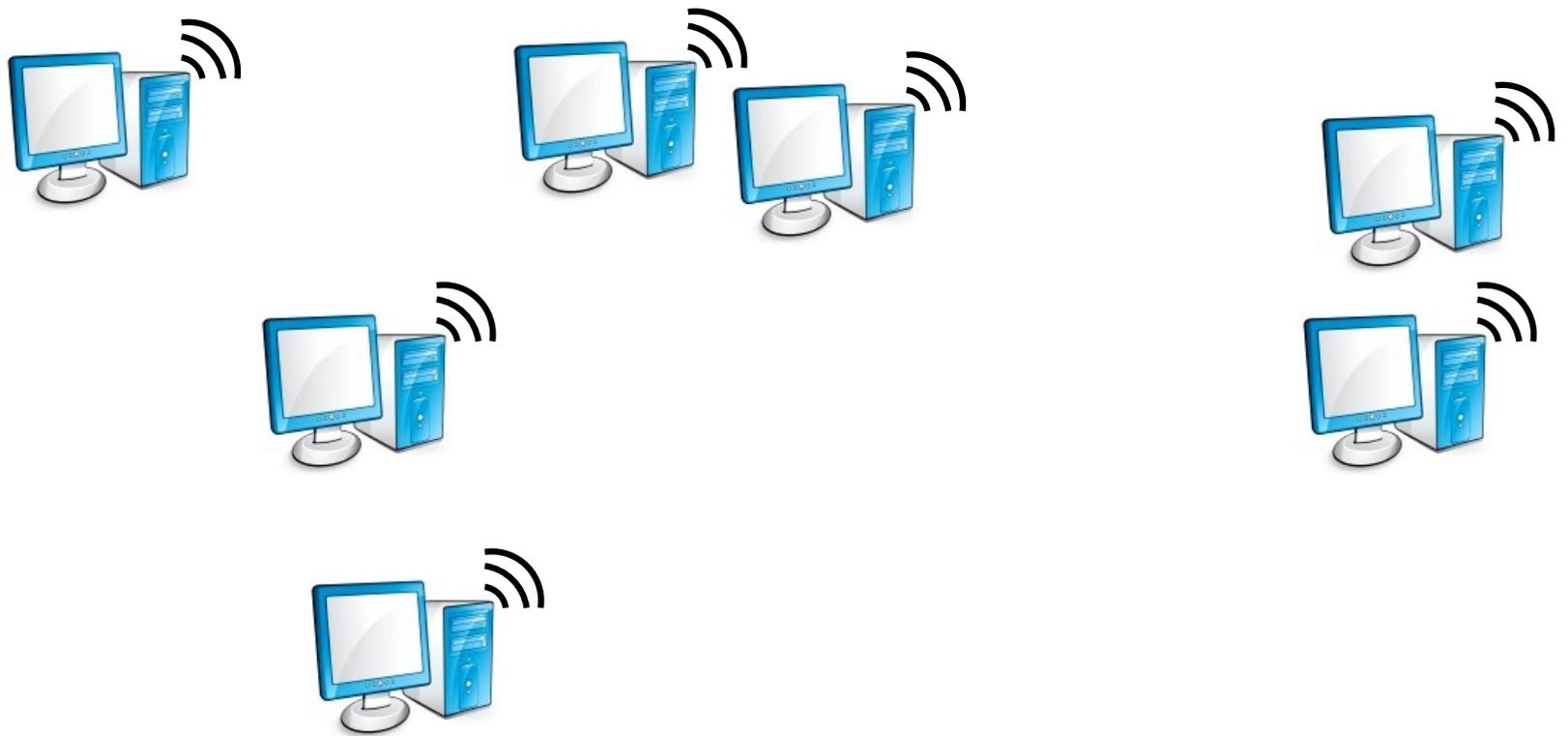
# Difusión en redes móviles optimizando energía.

J. M. Díaz-Báñez, R. Fabila-Monroy, D. Flores-Peñaloza,  
M. A. Heredia, y J. Urrutia.

*Min-energy broadcast in mobile ad hoc networks with  
restricted motion.*

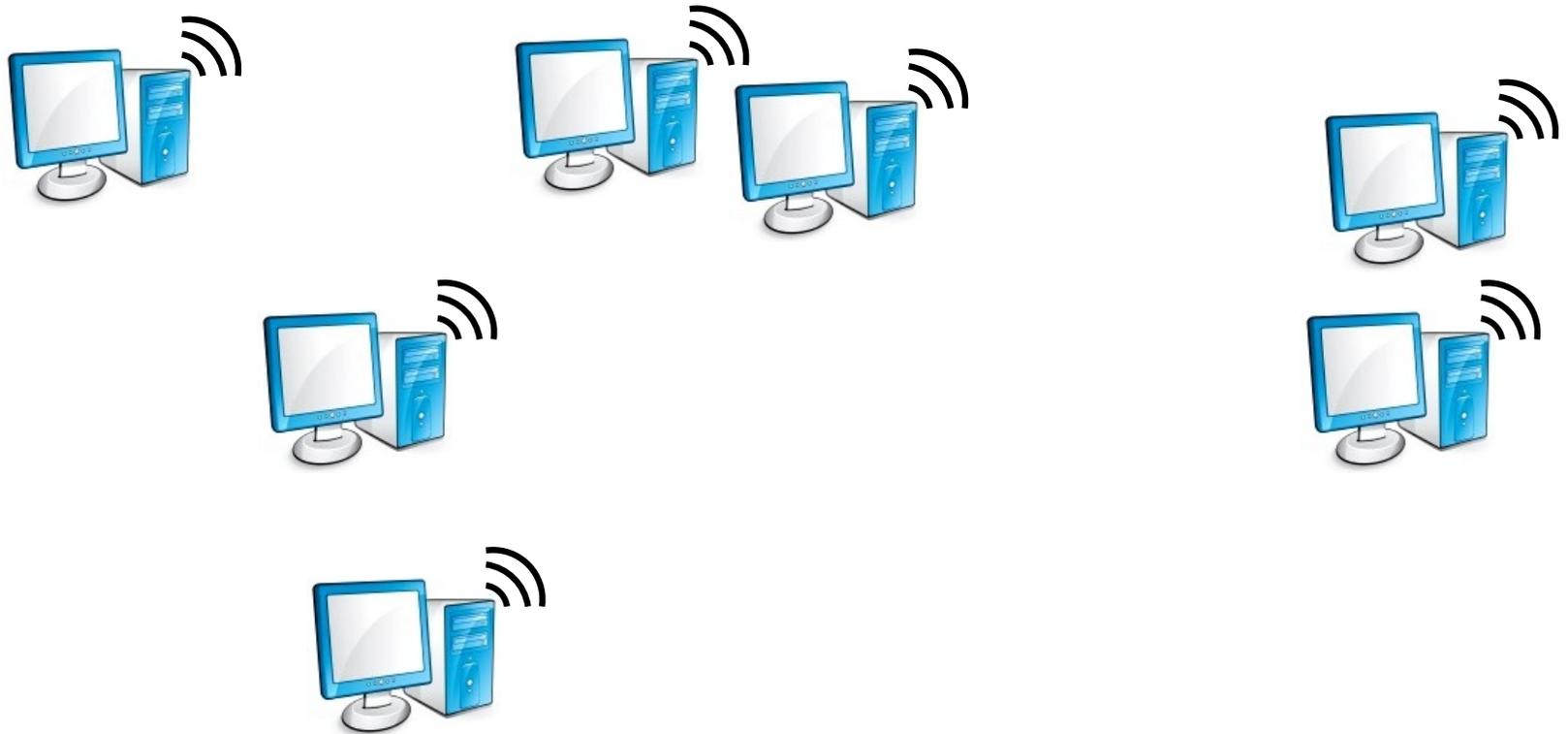
Journal of Combinatorial Optimization, 24:413–426, 2012.

# Red inalámbrica *ad-hoc*



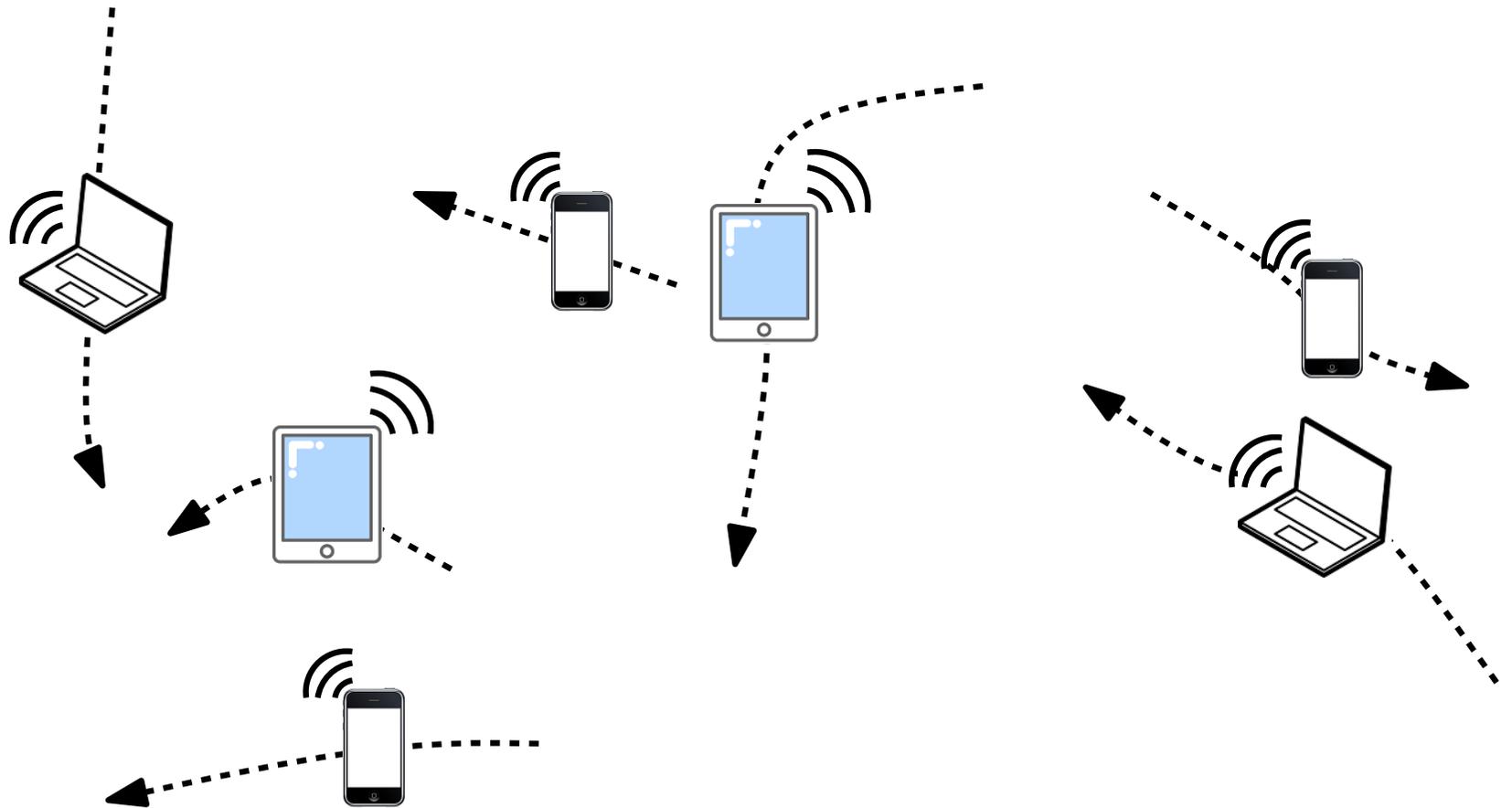
# Red inalámbrica *ad-hoc*

No centralizada (sin infraestructura).



# Red inalámbrica *ad-hoc*

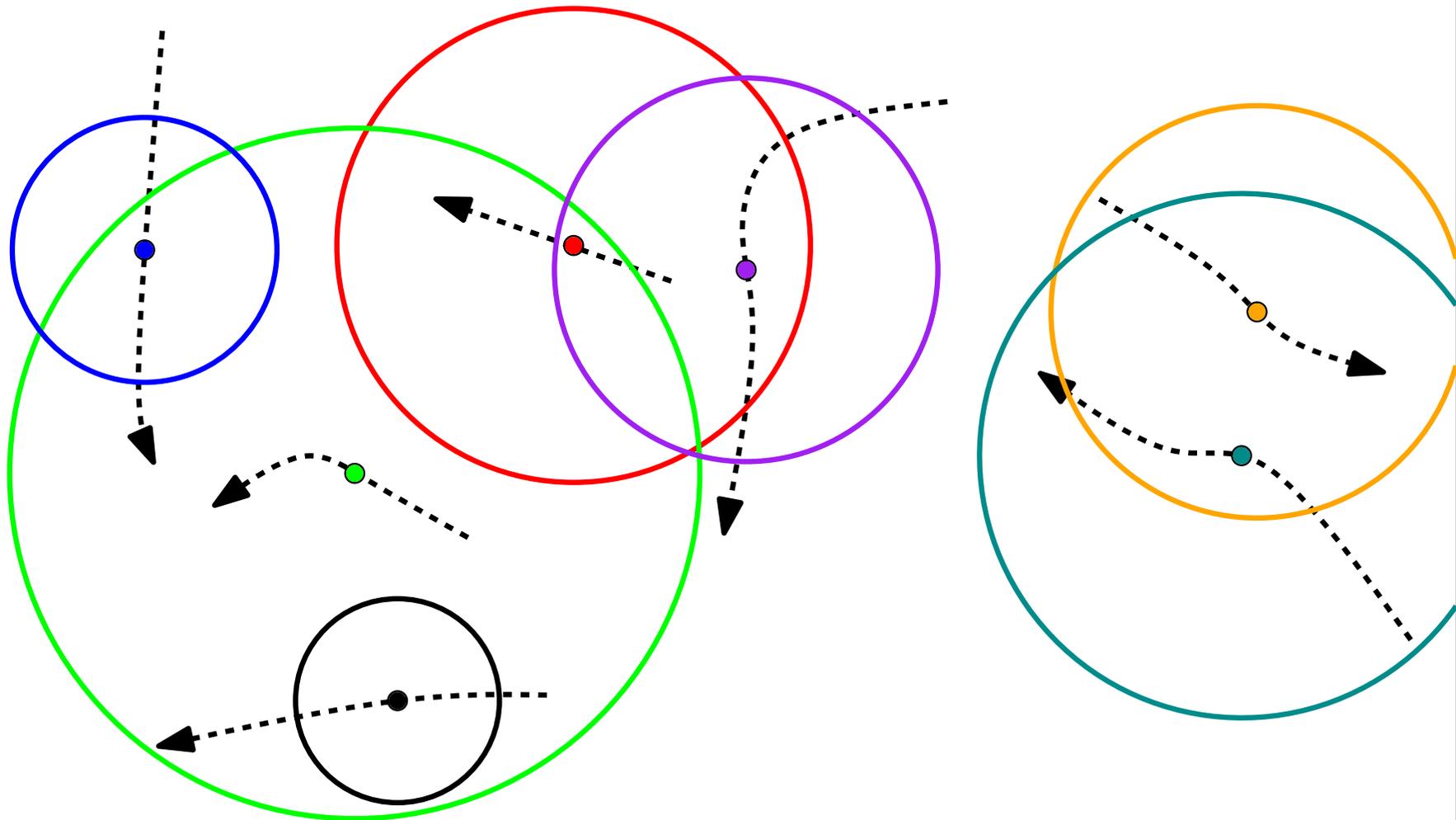
## Mobile Ad-hoc Networks (MANETs)



# Red inalámbrica *ad-hoc*

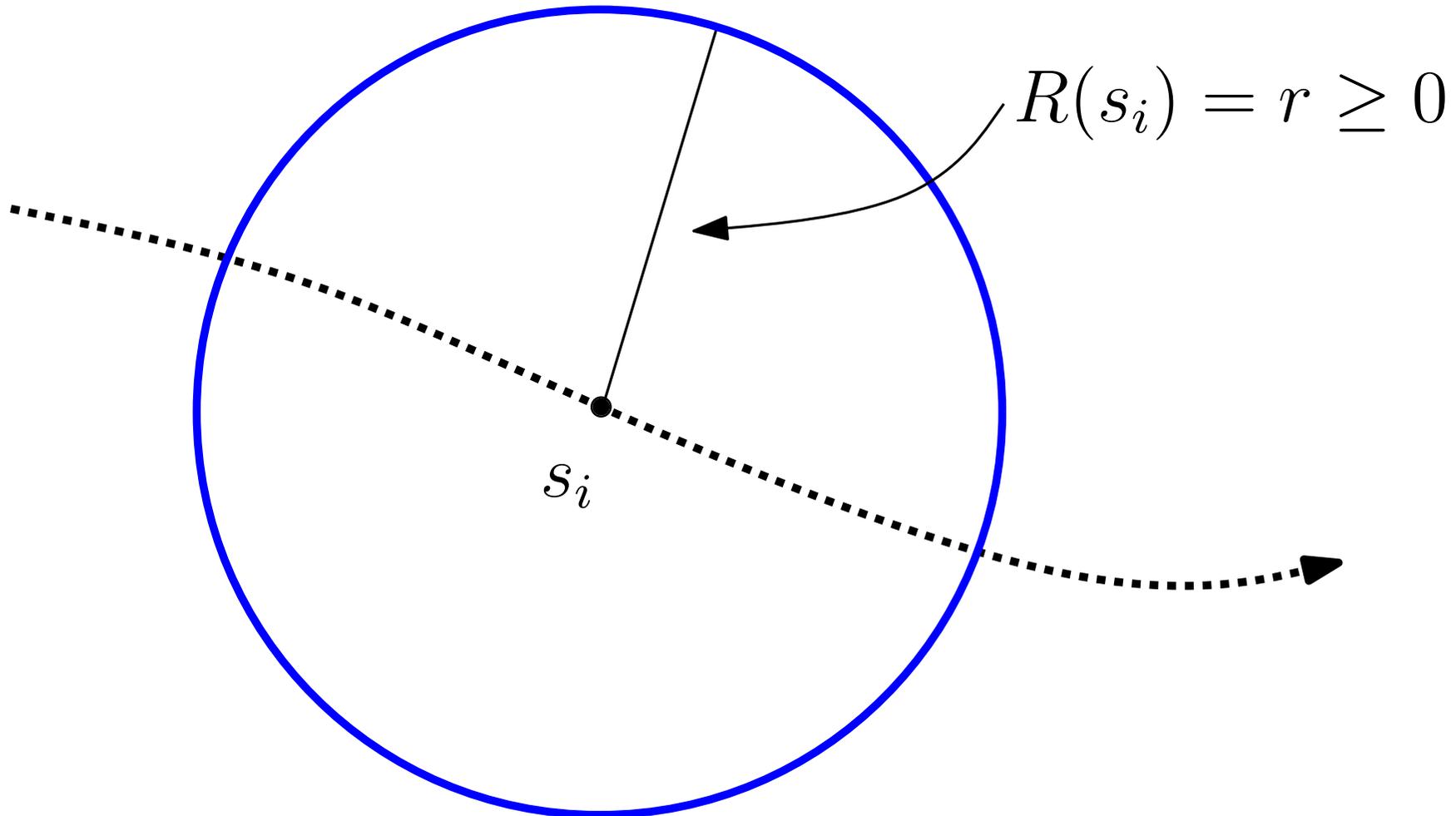
Mobile Ad-hoc Networks (MANETs)

Se modelan con un conjunto  $S$  de  $n$  puntos.



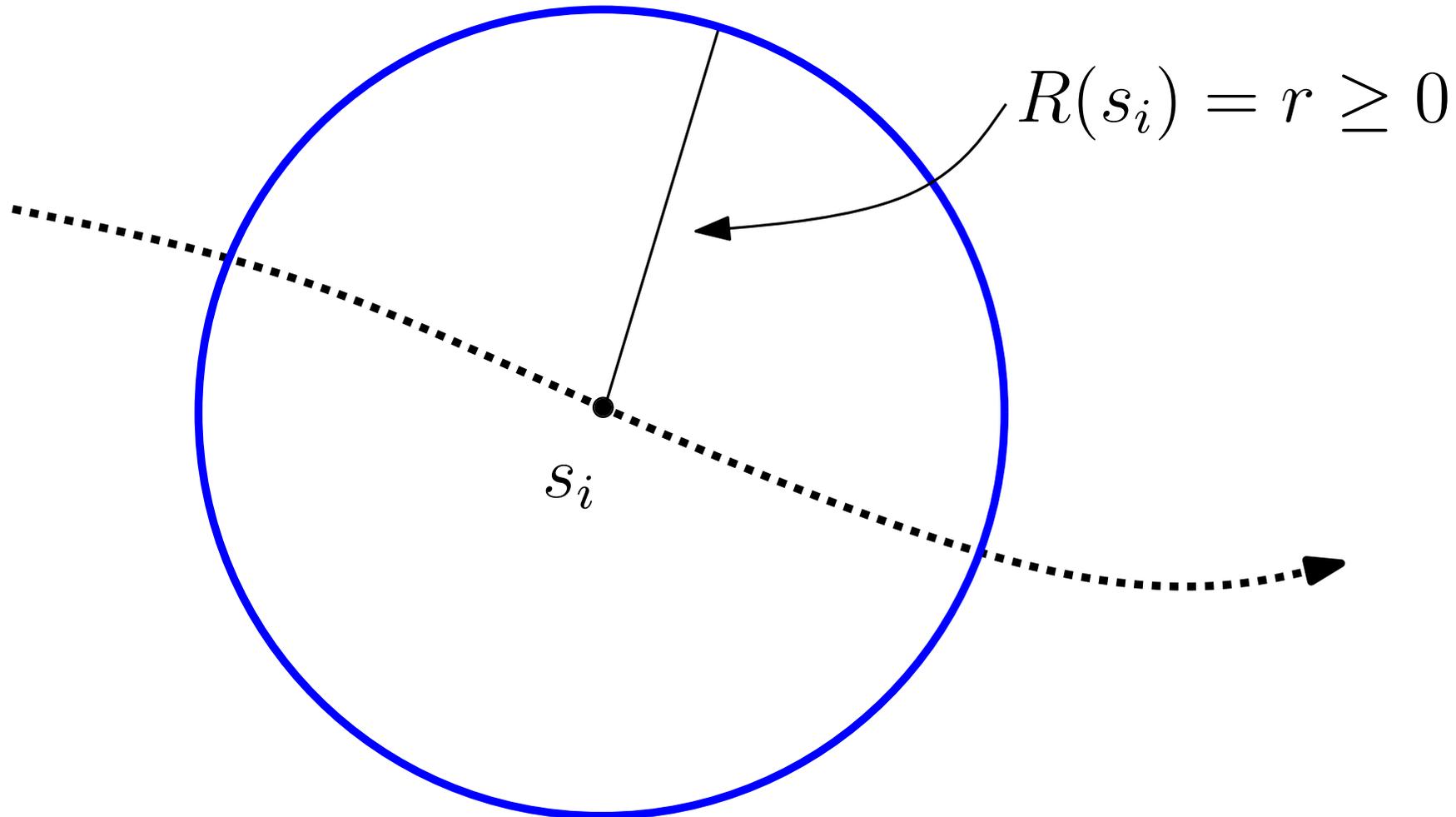
# Rango de Transmisión

Una asignación de rangos  $R$  da radios a las  $s_i \in S$ .



## Rango de Transmisión

Una asignación de rangos  $R$  da radios a las  $s_i \in S$ .

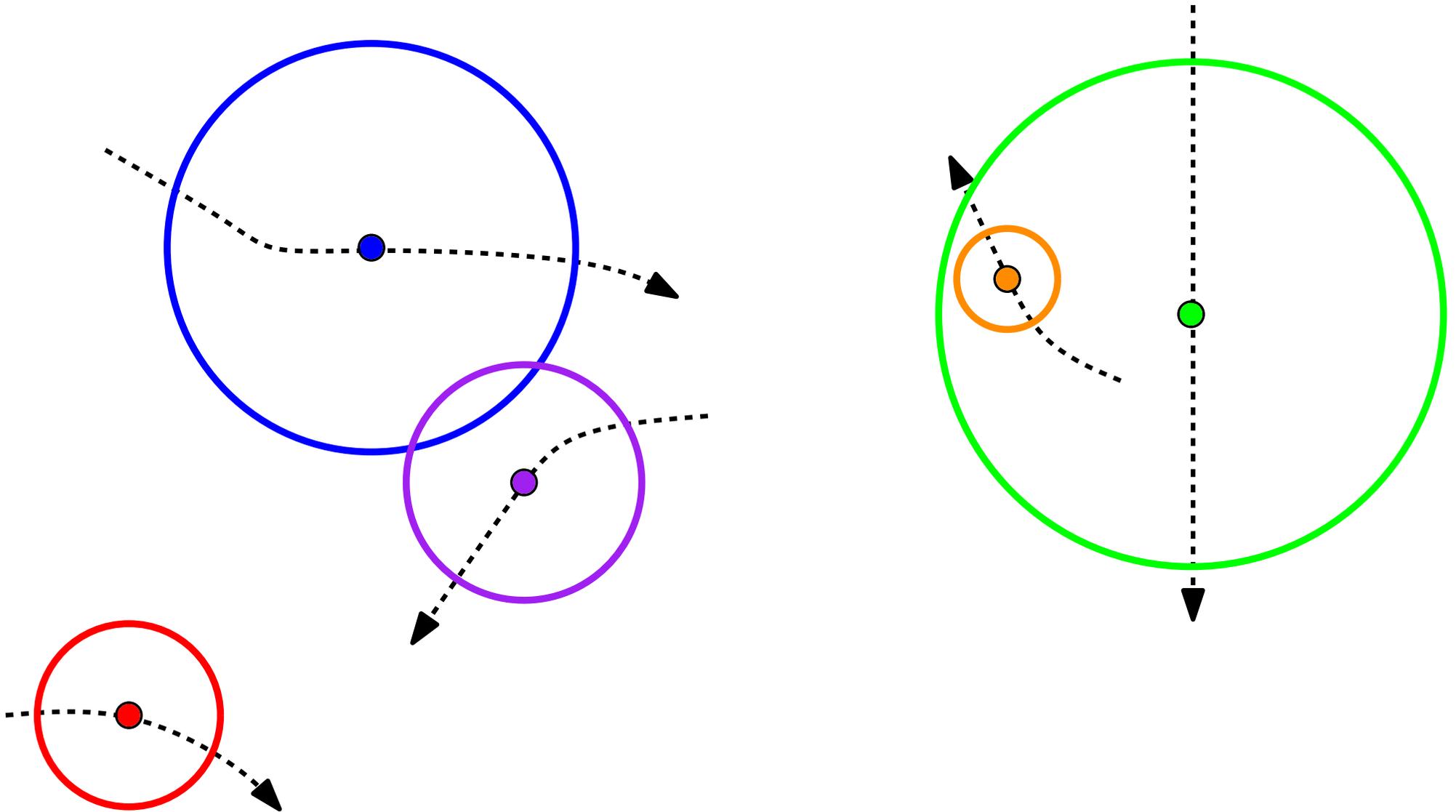


El tamaño de radio de transmisión representa la cantidad de energía utilizada por una estación.

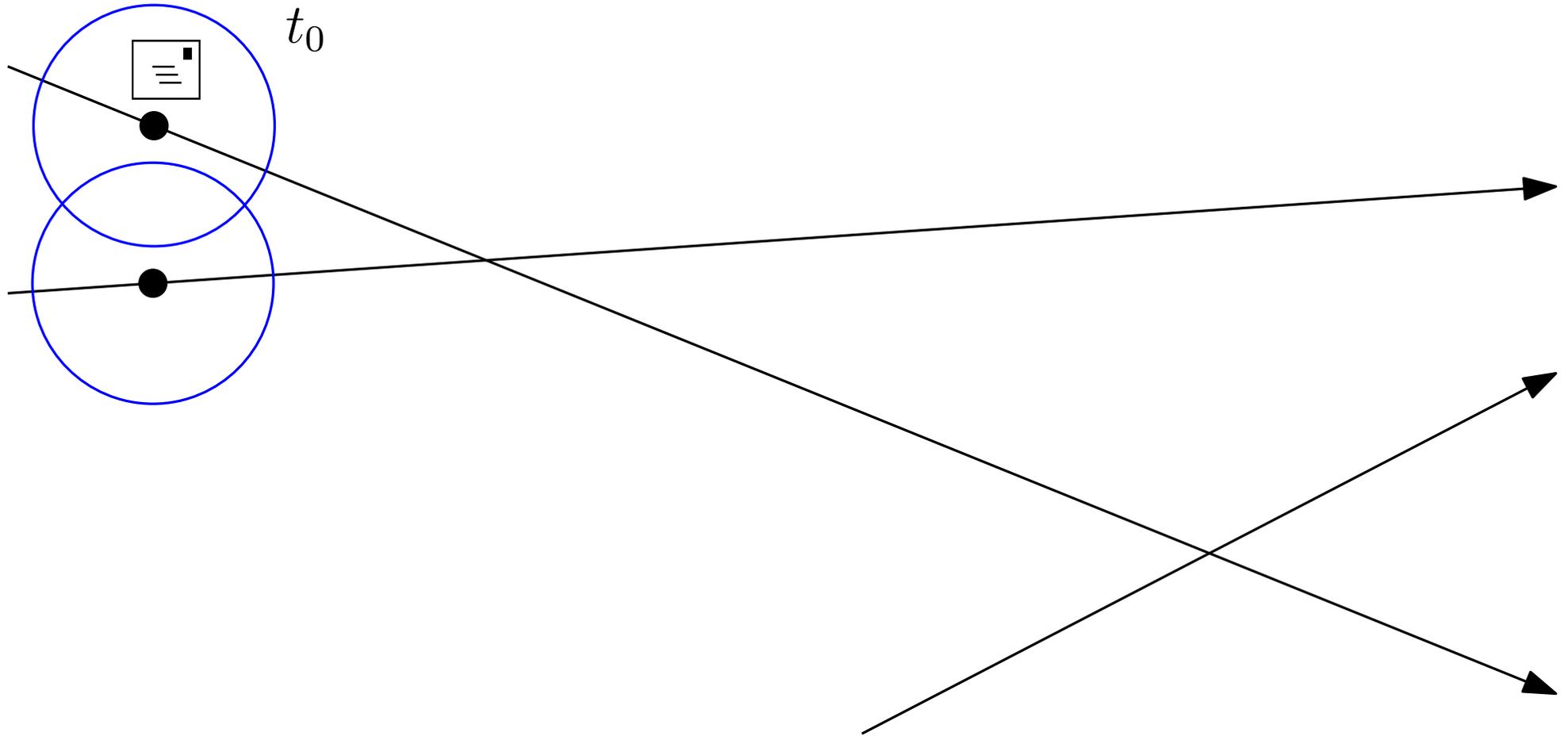
# Costo total de energía de una red

$$\sum_{s_i \in S} R(s_i)^\alpha$$

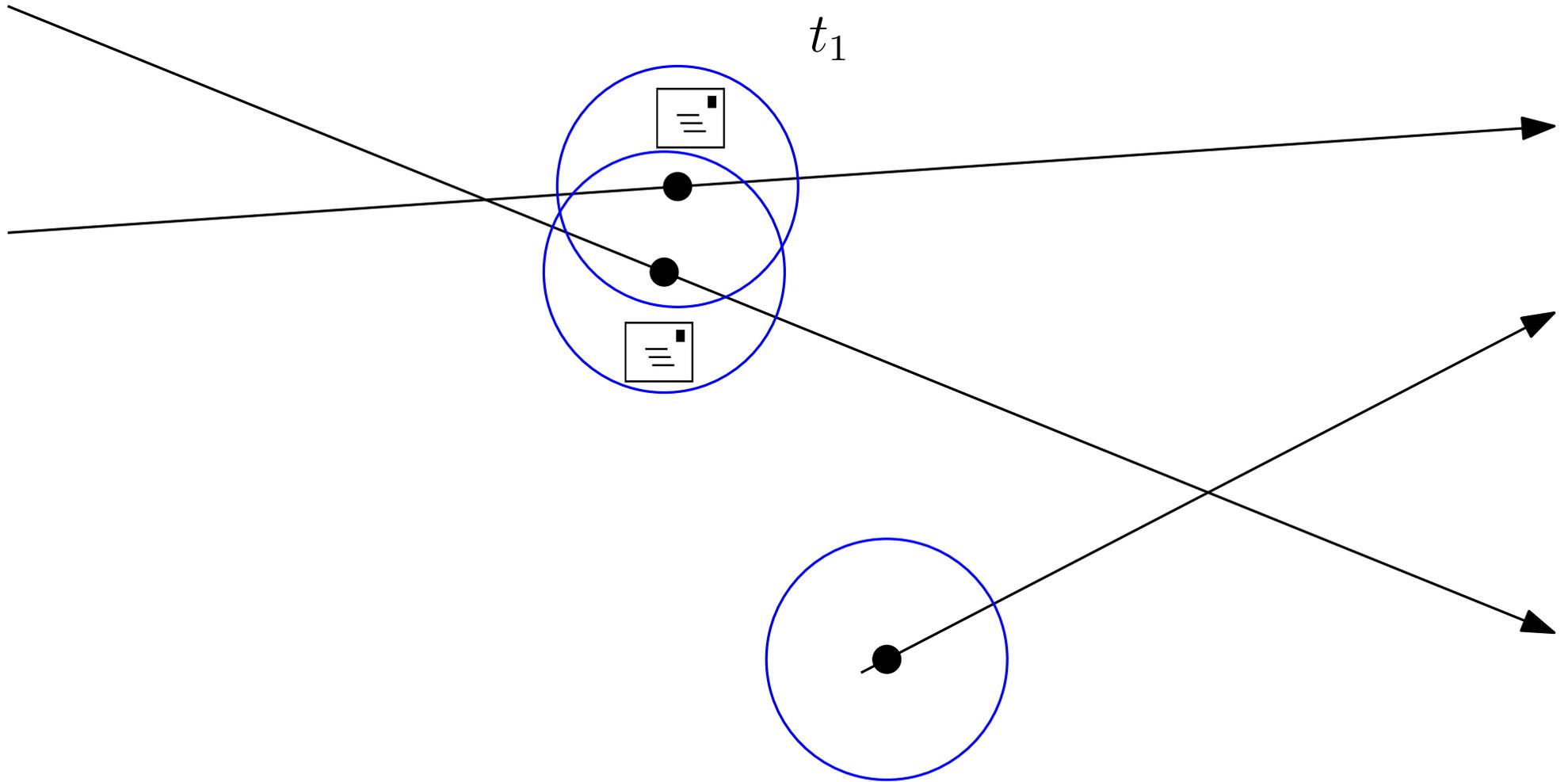
$\alpha \geq 1$  gradiente distancia-poder



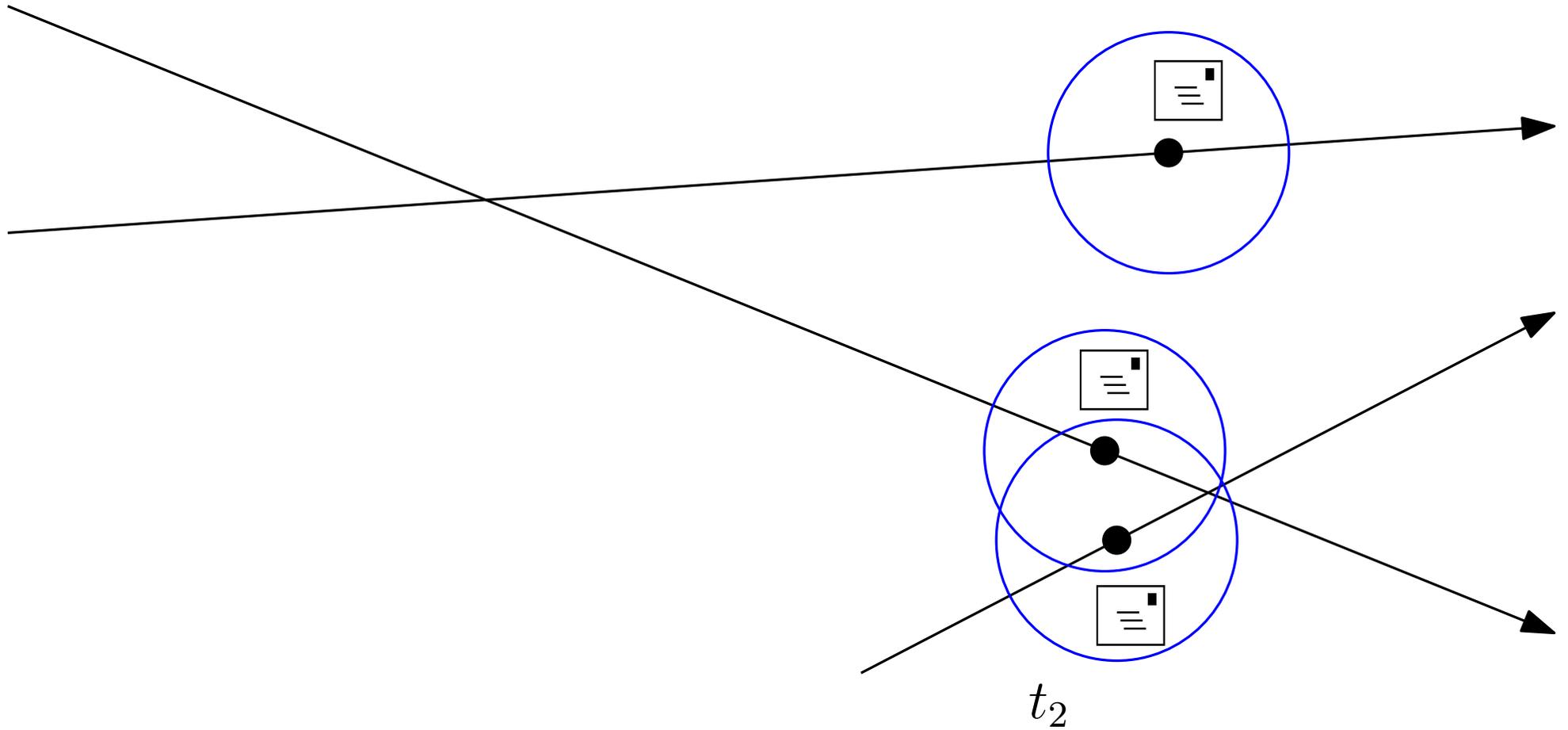
# Operación de difusión (Broadcast)



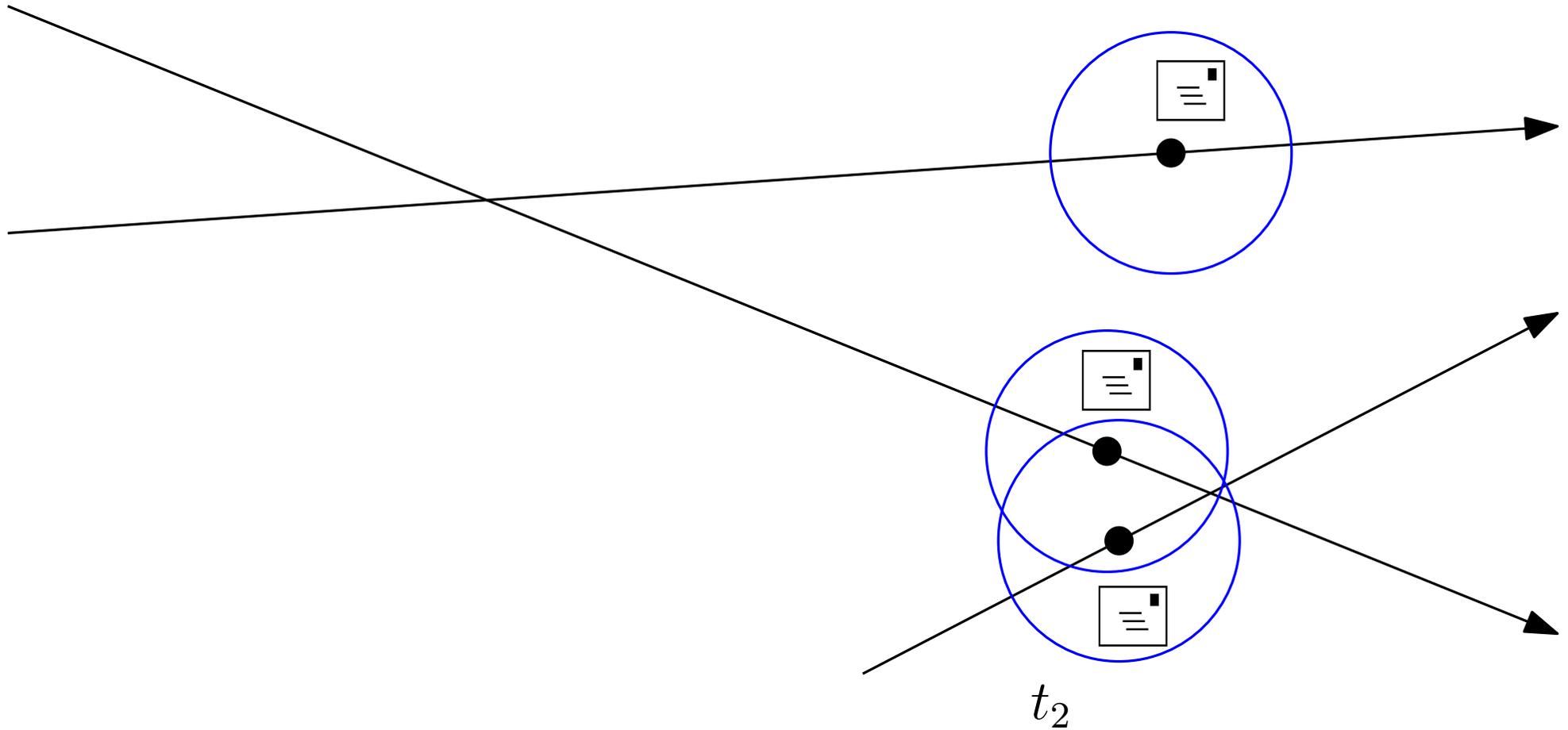
# Operación de difusión (Broadcast)



# Operación de difusión (Broadcast)



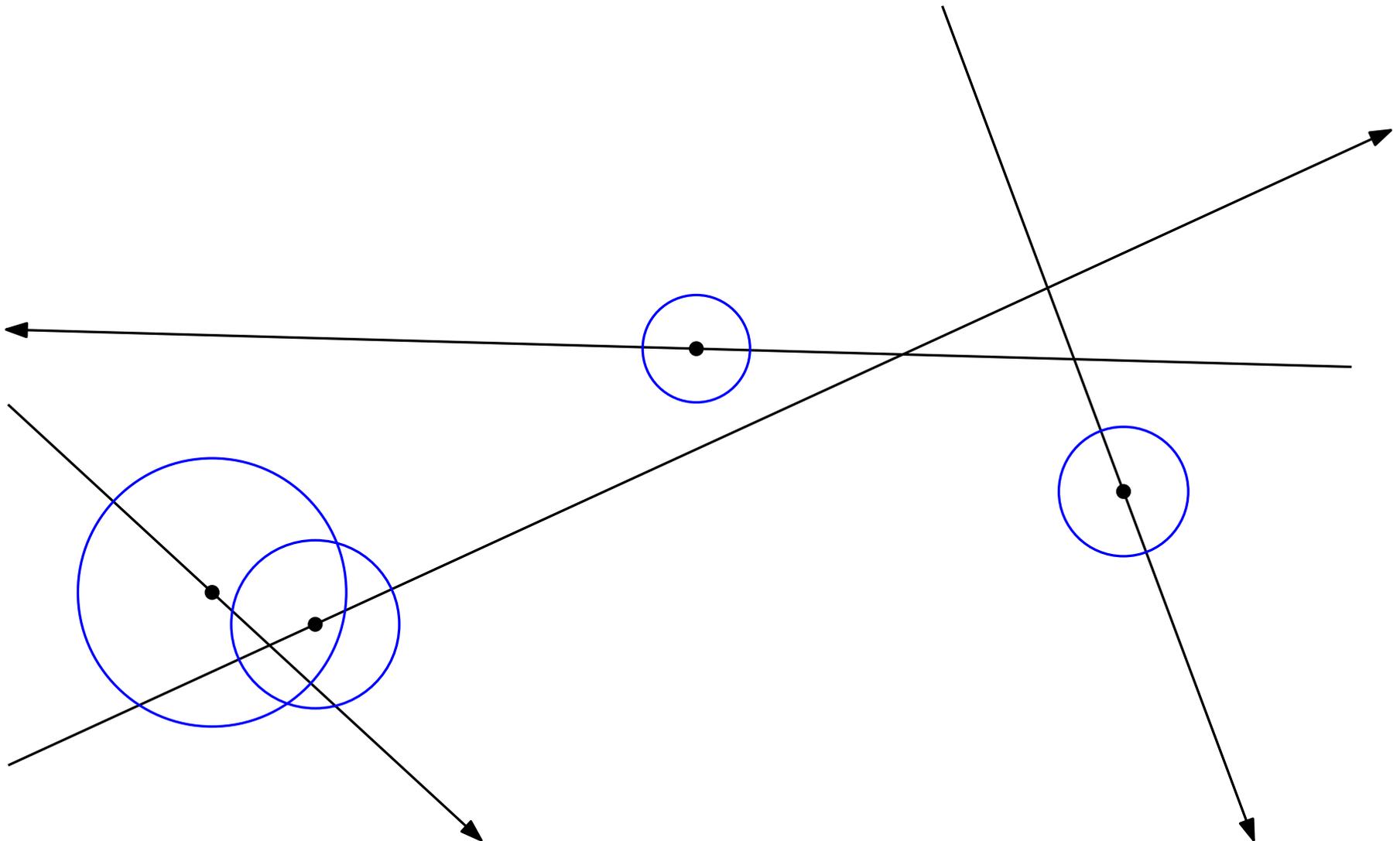
# Operación de difusión (Broadcast)



La operación es exitosa si todas las estaciones reciben el mensaje.

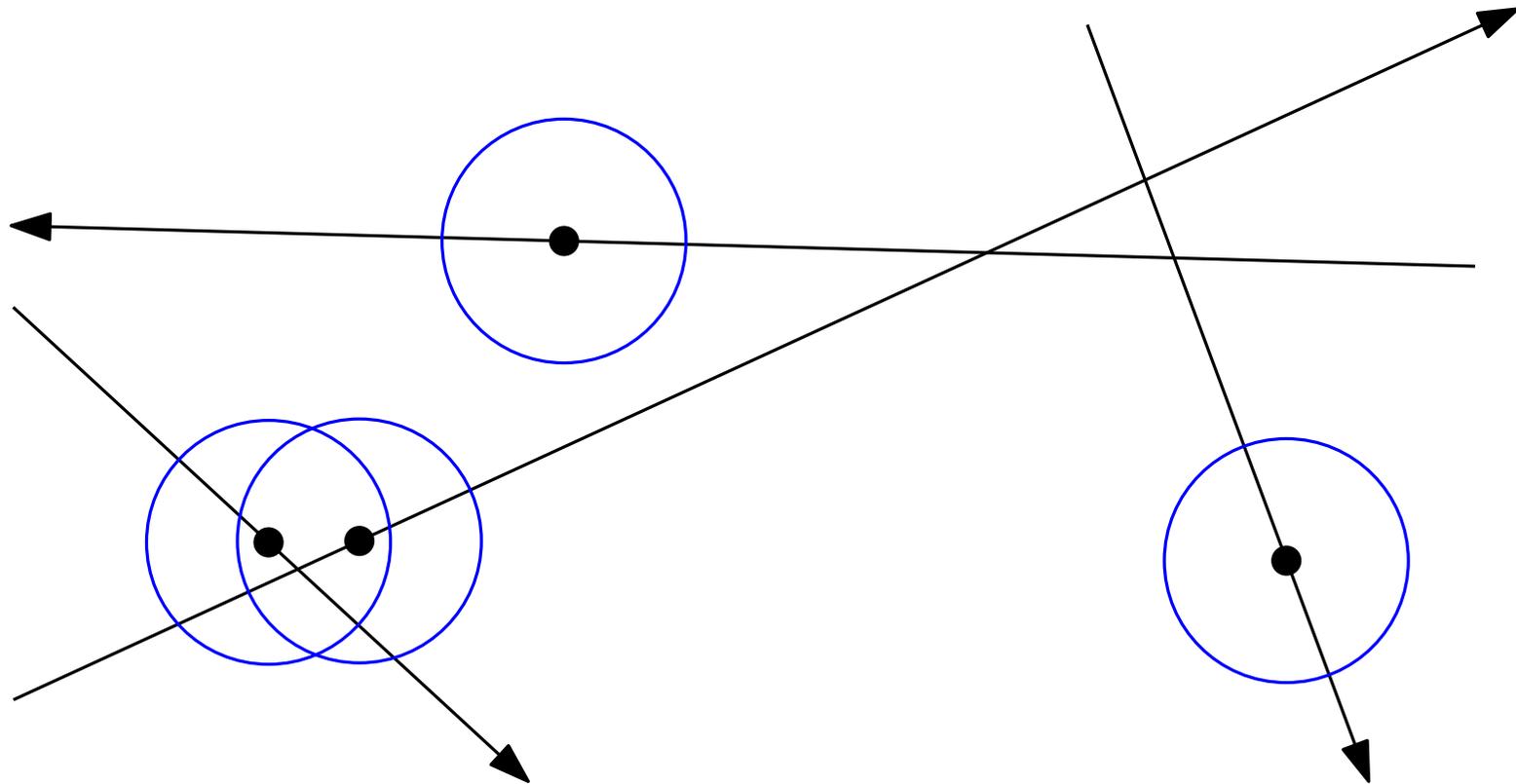
# Restricciones

Nos restringimos a trayectorias rectilíneas que se saben de antemano y velocidad constante.



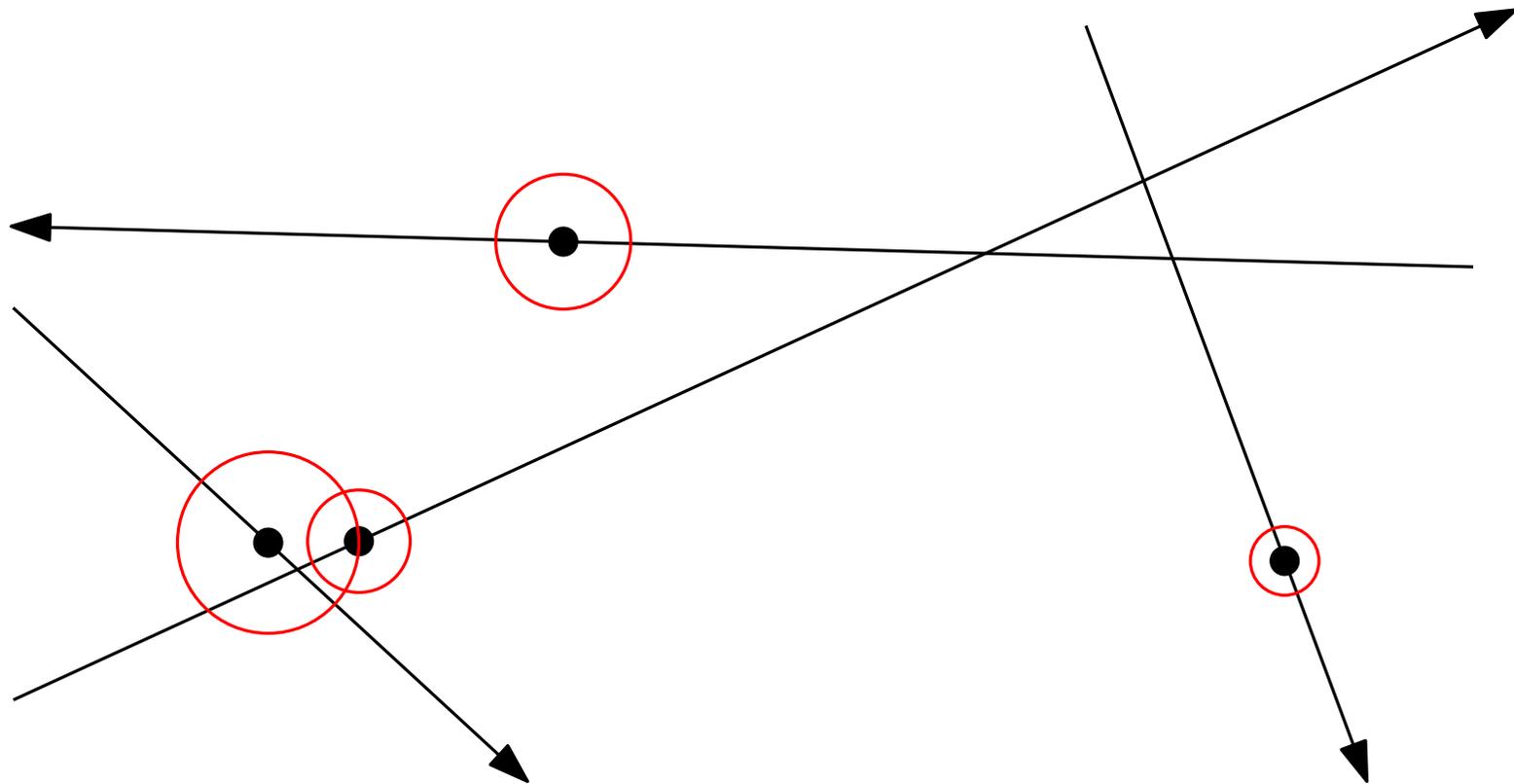
## Minimizar Energía

Dado  $\alpha \geq 1$  y  $s \in S$  fija, encontrar una asignación de rangos  $R$ , tal que  $s$  pueda difundir un mensaje  $M$ , producido el tiempo  $t_0$ , y se minimice  $\sum_{s_i \in S} R(s_i)^\alpha$ .



## Minimizar Energía

Dado  $\alpha \geq 1$  y  $s \in S$  fija, encontrar una asignación de rangos  $R$ , tal que  $s$  pueda difundir un mensaje  $M$ , producido el tiempo  $t_0$ , y se minimice  $\sum_{s_i \in S} R(s_i)^\alpha$ .



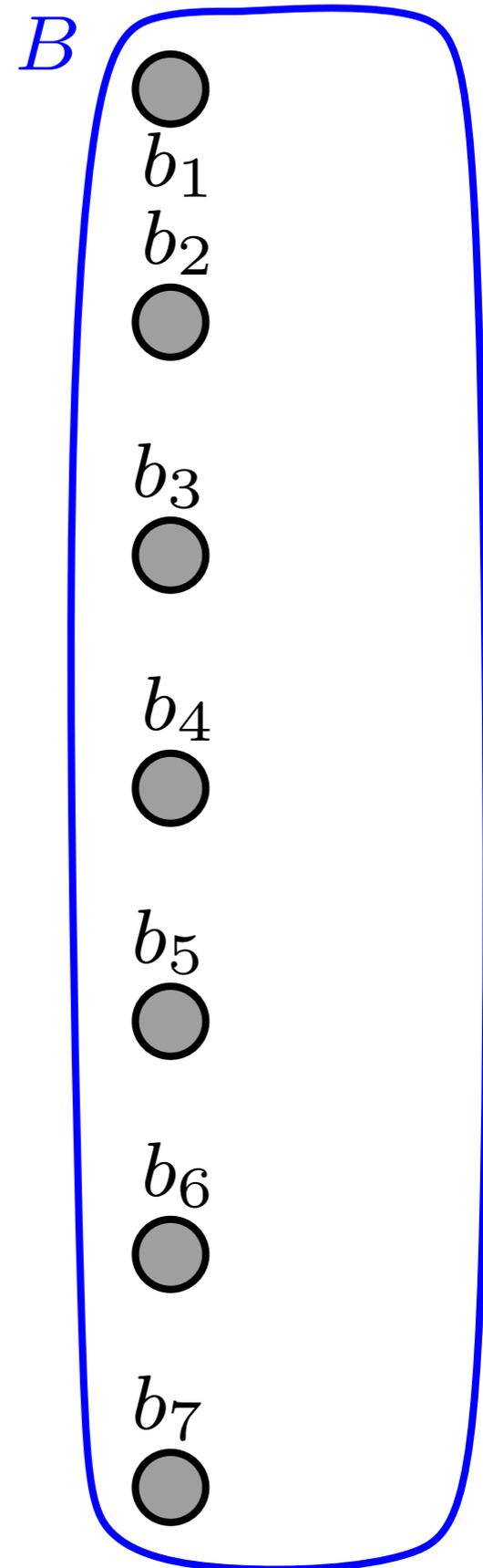
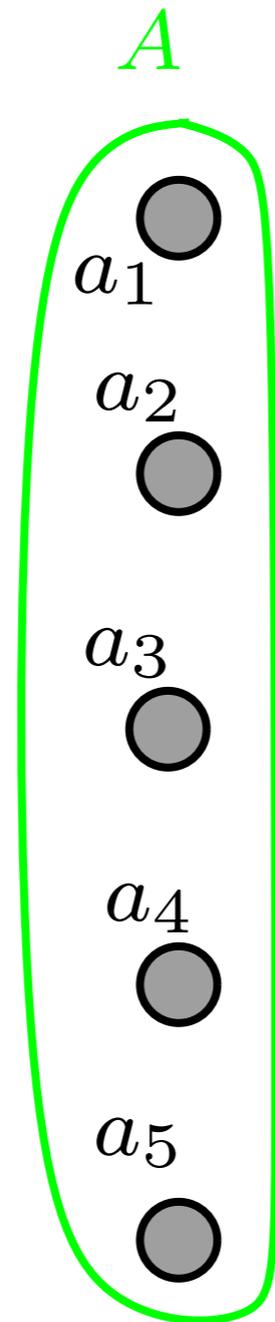
## Minimizar Energía

Dado  $\alpha \geq 1$  y  $s \in S$  fija, encontrar una asignación de rangos  $R$ , tal que  $s$  pueda difundir un mensaje  $M$ , producido el tiempo  $t_0$ , y se minimice  $\sum_{s_i \in S} R(s_i)^\alpha$ .

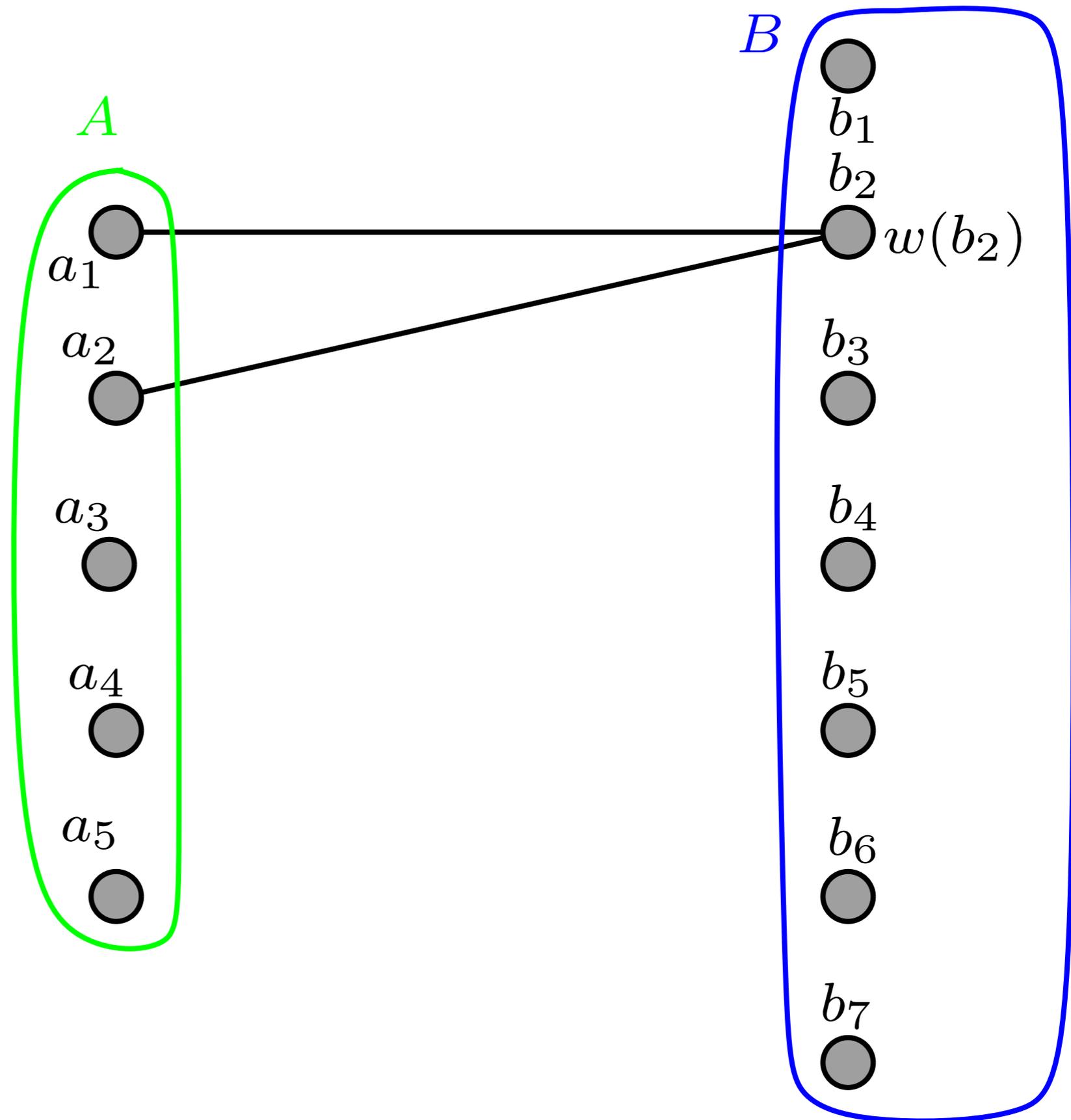
NP-difícil y no aproximable a un factor  $(1 - o(1)) \ln n$ , a menos que  $\text{NP} \subset \text{DTIME}(n^{O(\log \log n)})$ .

(se da si  $P = \text{NP}$ )

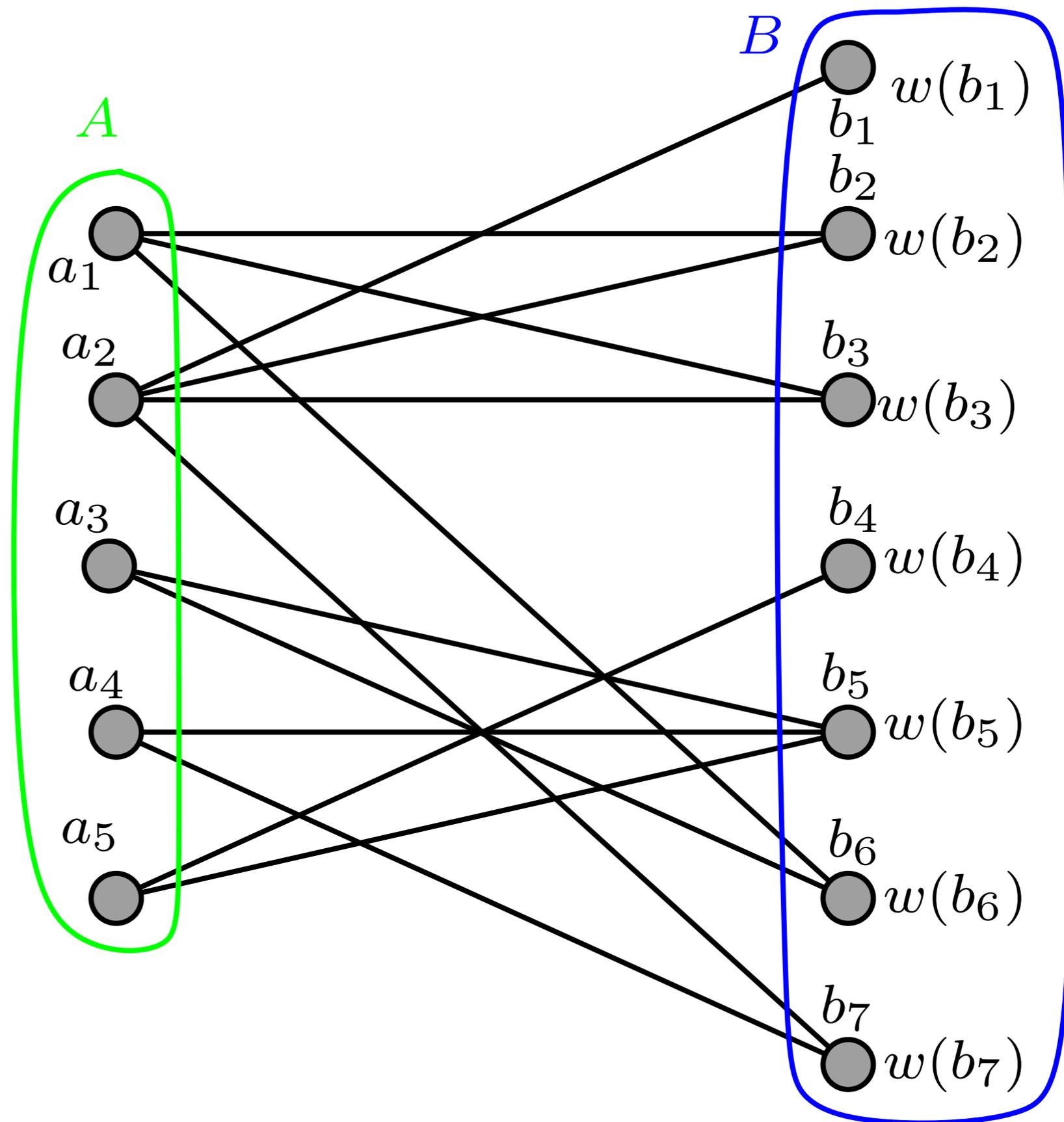
# Conjunto cubierta con pesos



# Conjunto cubierta con pesos

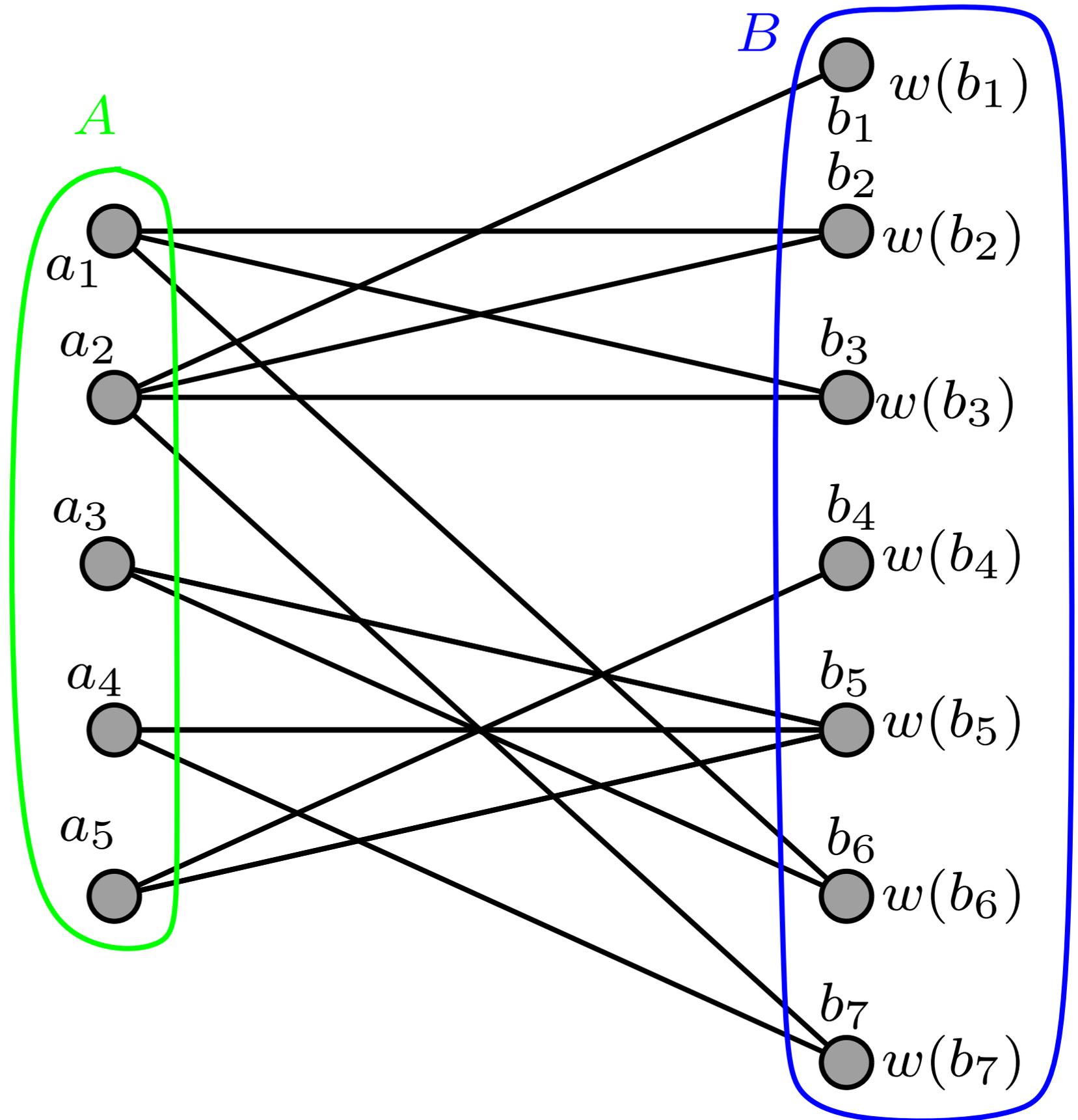


# Conjunto cubierta con pesos



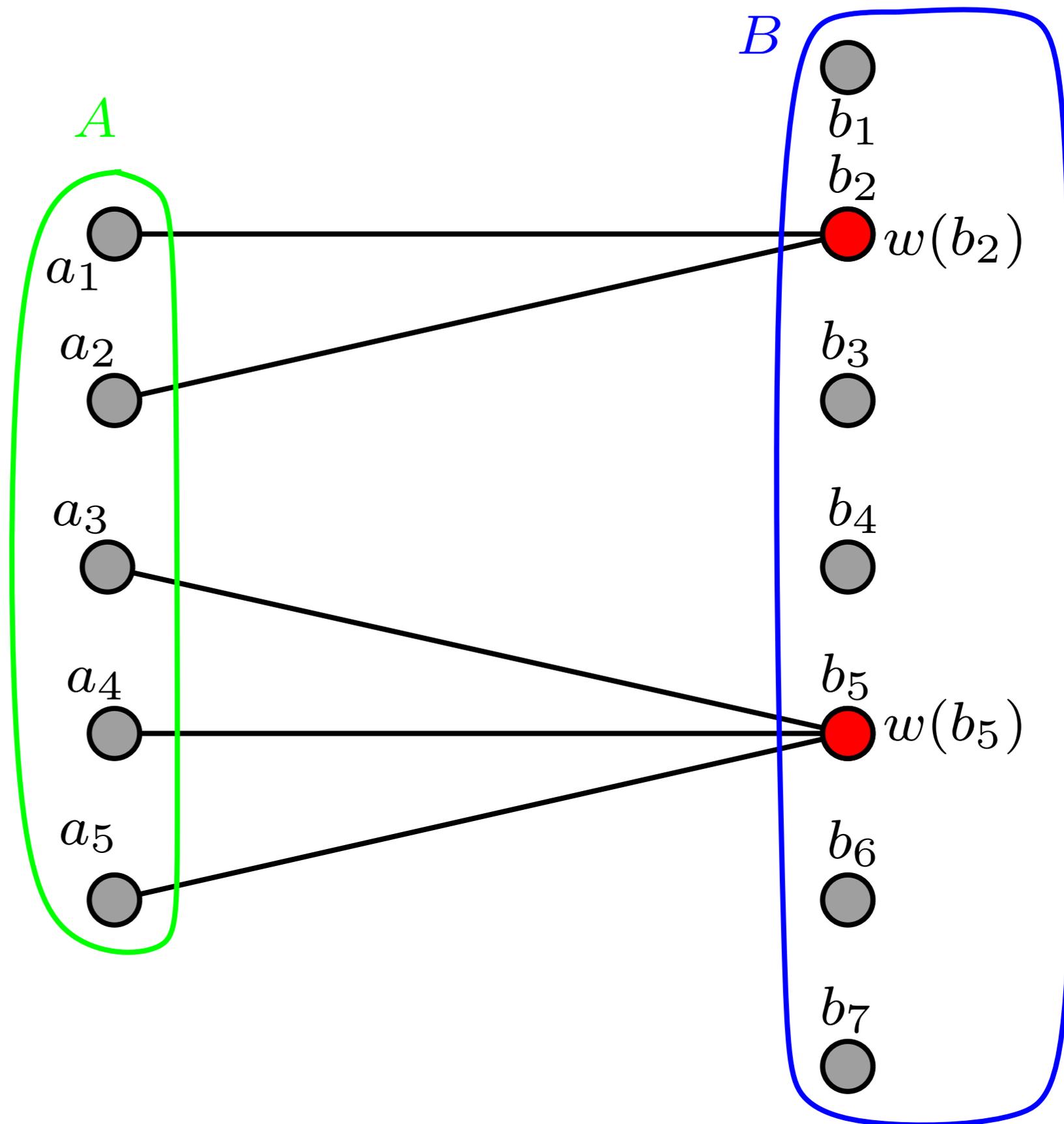
# Conjunto cubierta con pesos

$$\min \sum_{b \in B} w(b)$$



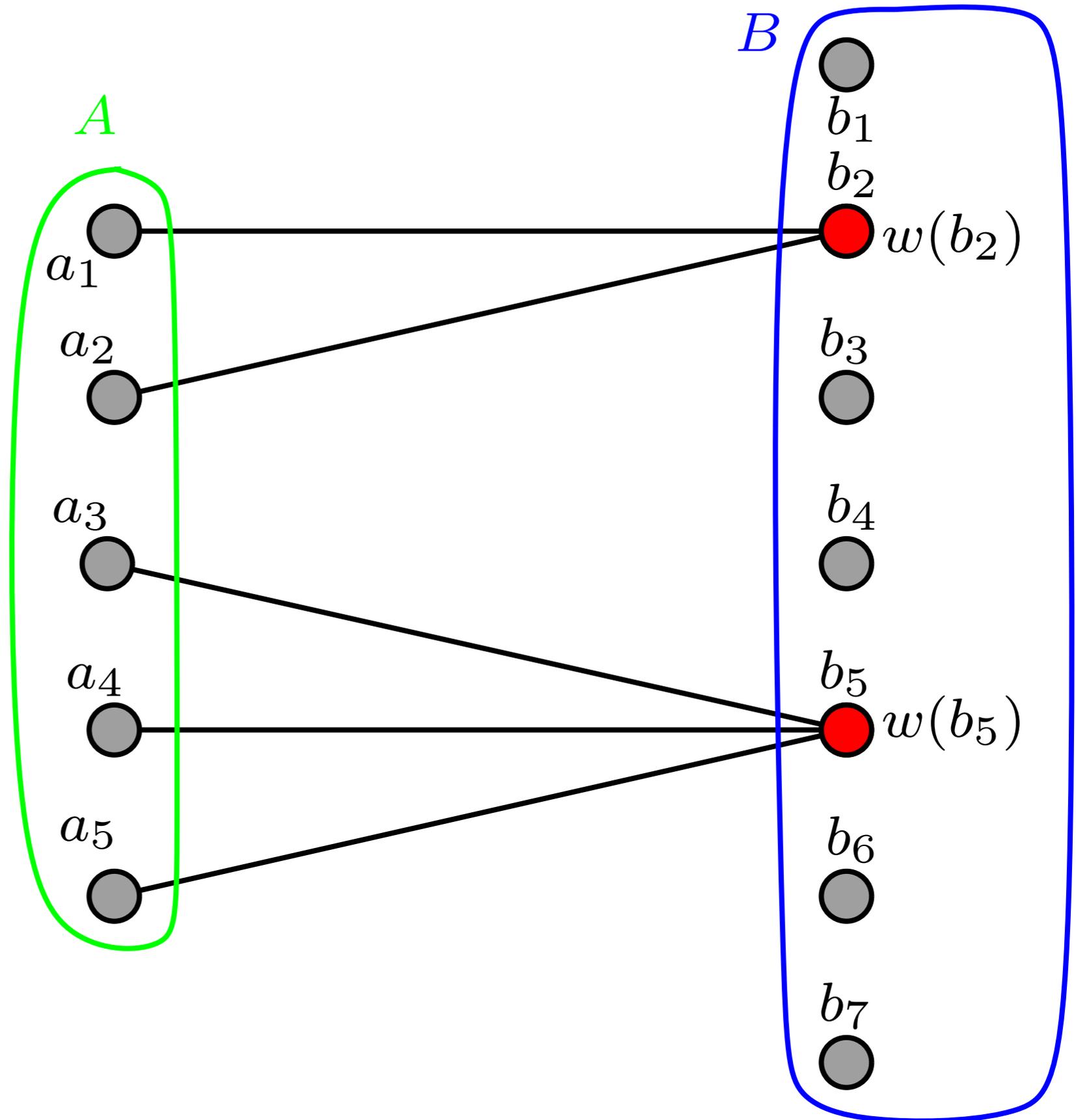
# Conjunto cubierta con pesos

$$\min \sum_{b \in B} w(b)$$



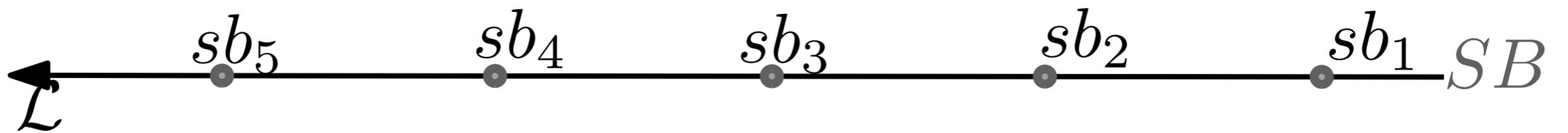
# Conjunto cubierta con pesos

$$\min \sum_{b \in B} w(b)$$

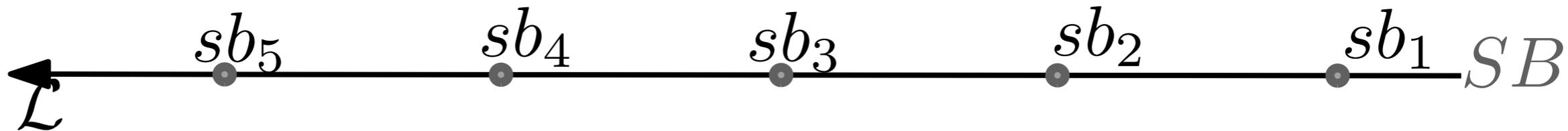
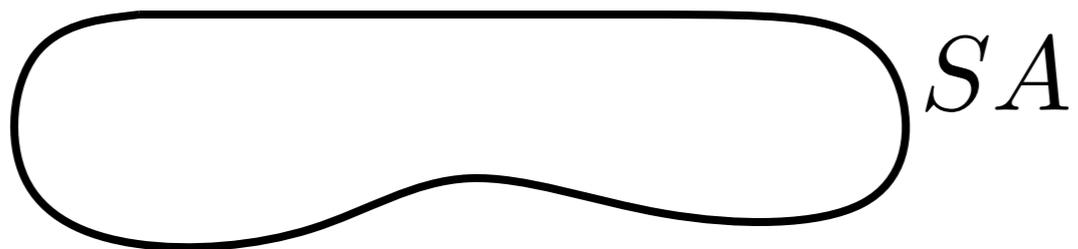


NP-duro

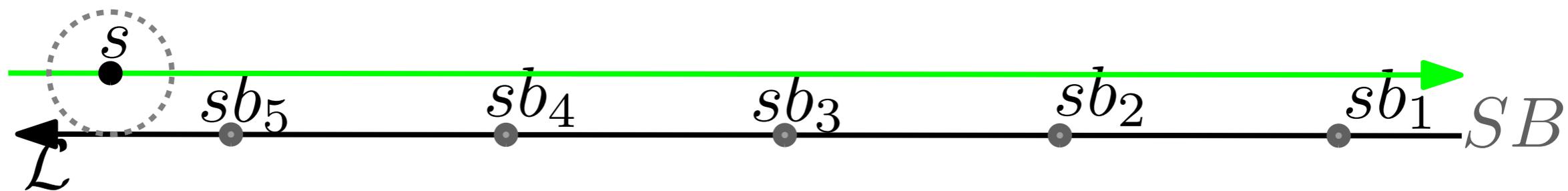
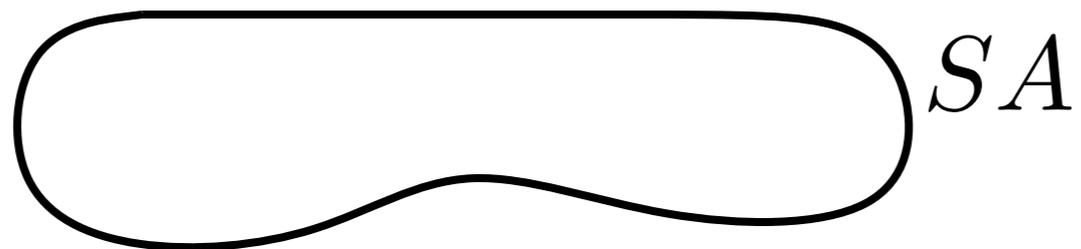
# Reducción



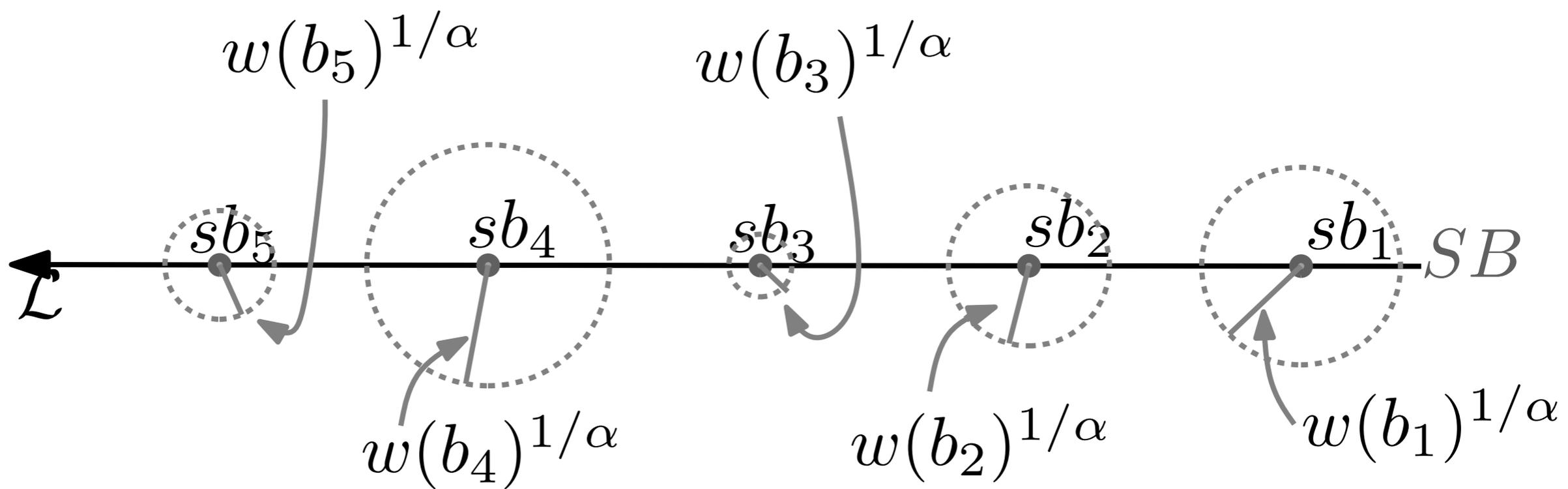
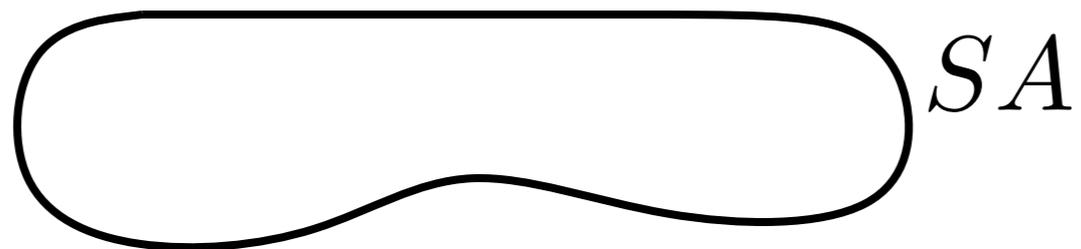
# Reducción



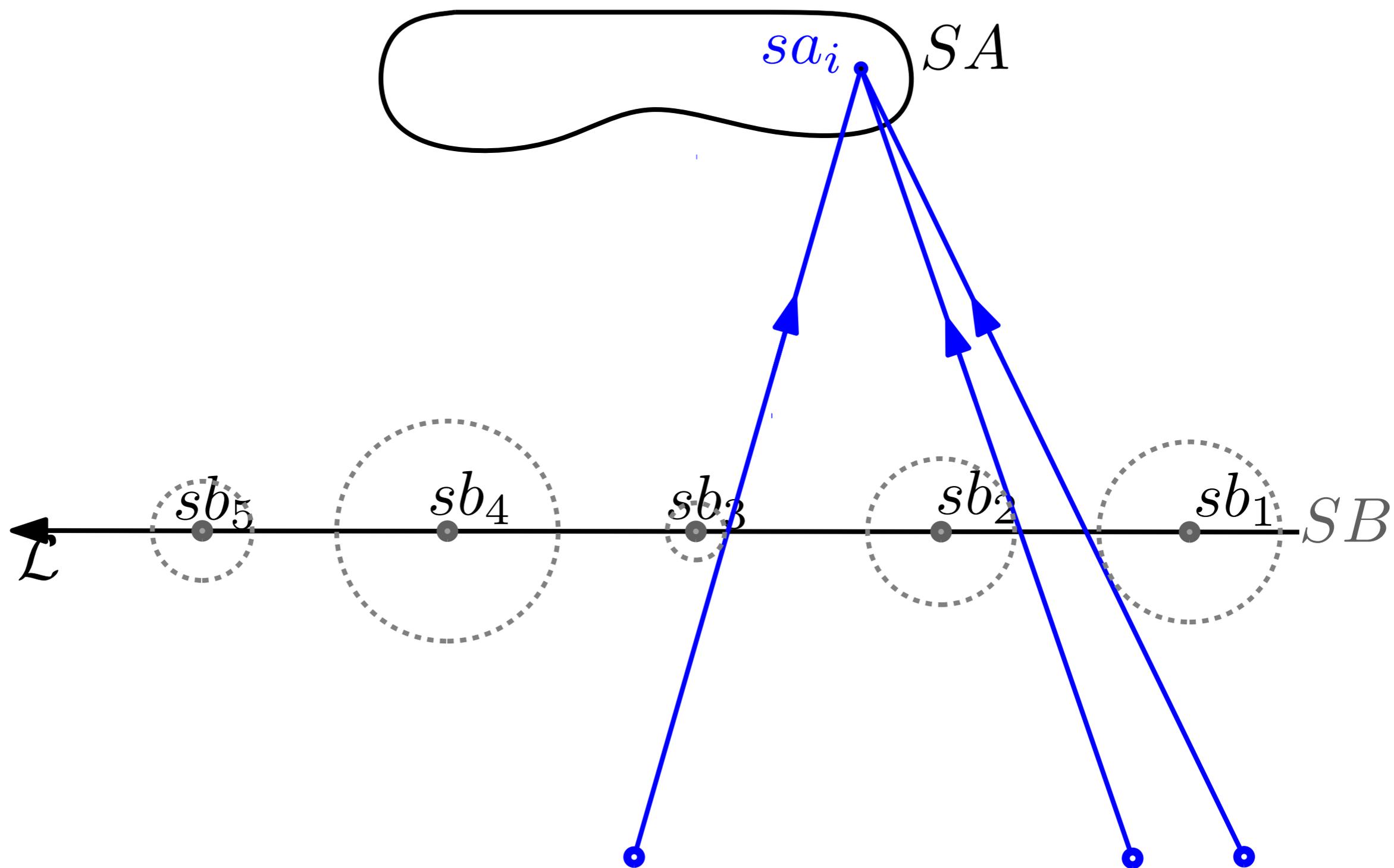
# Reducción



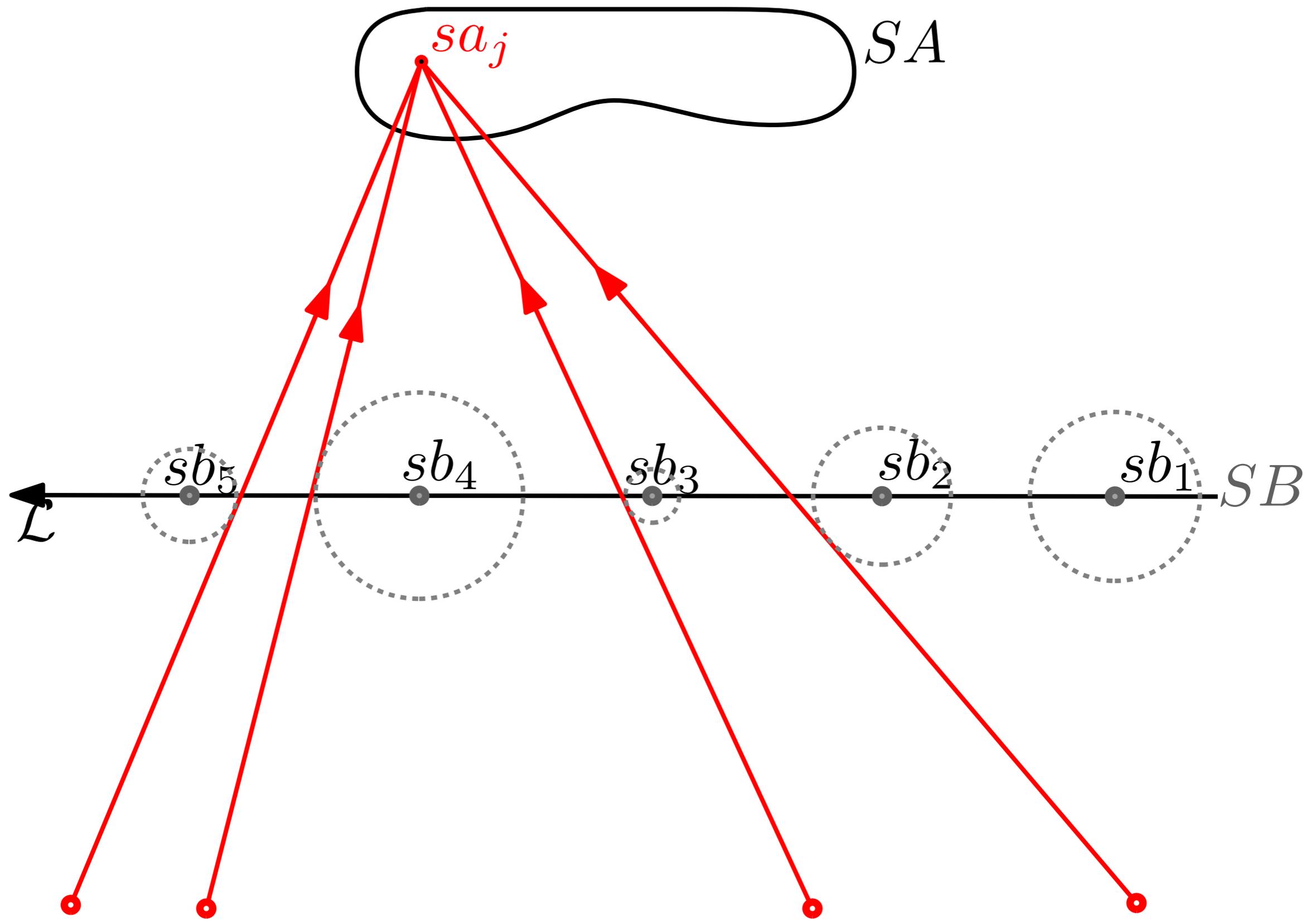
# Reducción



# Reducción



# Reducción



# MIN-SUM es NP-duro

$$\sum_{s_i \in S} R(s)^\alpha \rightarrow \sum_{sb_i \in SB} R(s)^\alpha \rightarrow$$
$$\sum_{b_i \in B} (w(b_i)^{1/\alpha})^\alpha = \sum_{b_i \in B} w(b_i)$$

# MIN-SUM es NP-duro

$$\sum_{s_i \in S} R(s)^\alpha \rightarrow \sum_{sb_i \in SB} R(s)^\alpha \rightarrow$$
$$\sum_{b_i \in B} (w(b_i)^{1/\alpha})^\alpha = \sum_{b_i \in B} w(b_i)$$

Cualquier instancia de SET-COVER puede ser resuelta si y sólo si se resuelve su instancia correspondiente de MIN-SUM.

# MIN-SUM es NP-duro

$$\sum_{s_i \in S} R(s)^\alpha \rightarrow \sum_{sb_i \in SB} R(s)^\alpha \rightarrow$$
$$\sum_{b_i \in B} (w(b_i)^{1/\alpha})^\alpha = \sum_{b_i \in B} w(b_i)$$

Cualquier instancia de SET-COVER puede ser resuelta si y sólo si se resuelve su instancia correspondiente de MIN-SUM.

Resolver MIN-SUM es al menos tan complejo como SET-COVER.

# MIN-SUM es NP-duro

$$\sum_{s_i \in S} R(s)^\alpha \rightarrow \sum_{sb_i \in SB} R(s)^\alpha \rightarrow$$
$$\sum_{b_i \in B} (w(b_i)^{1/\alpha})^\alpha = \sum_{b_i \in B} w(b_i)$$

Cualquier instancia de SET-COVER puede ser resuelta si y sólo si se resuelve su instancia correspondiente de MIN-SUM.

Resolver MIN-SUM es al menos tan complejo como SET-COVER.

$\therefore$  MIN-SUM es un problema NP-duro