



Investigación Operativa

Programación lineal entera

Investigación Operativa

Programación lineal entera

Índice

1. La programación lineal entera. Introducción
2. Conceptos básicos de programación lineal entera
3. Método de ramificación y acotación
4. Algunos problemas notables en PLE
5. Uso de variables binarias en la formulación de modelos

La programación lineal entera. Introducción

La formulación de un problema lineal entero (**PLE**) coincide con la de un problema lineal, pero se exige que al menos una de las variables de decisión sea entera.

Si todas las variables del problema son enteras → Problema lineal entero puro (**PLEP**)

Si son enteras sólo algunas → Problema lineal entero mixto (**PLEM**)

Si las variables toman sólo valores $\{0,1\}$, se llaman variables binarias. Los problemas que tienen todas sus variables binarias se llaman Problemas binarios (**PB**)

Conceptos básicos de programación lineal entera

¿Cómo resolver un problema lineal entero?

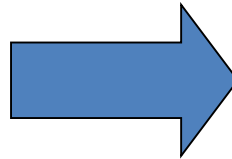
- Si da la casualidad de que la solución del **problema relajado** (es decir, considerando el problema como si fuera de programación lineal continua) es entera, dicha solución será la del problema entero original. En la práctica, esto no sucede casi nunca.

EJEMPLO:

$$\begin{array}{llll} \max & 2x_1 & + & x_2 \\ \text{s.a :} & x_1 & + & x_2 \geq 10 \\ & 2x_1 & - & x_2 \leq 15 \\ & x_1 & + & 2x_2 = 15 \end{array}$$

$$x_1, x_2 \in \mathbb{Z}_+$$

Relajación



$$\begin{array}{llll} \max & 2x_1 & + & x_2 \\ \text{s.a :} & x_1 & + & x_2 \geq 10 \\ & 2x_1 & - & x_2 \leq 15 \\ & x_1 & + & 2x_2 = 15 \end{array}$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

Conceptos básicos de programación lineal entera

Celda objetivo (Máx.)

Celda	Nombre	Valor original	Valor final
\$D\$3	f.o.	5,8	21

¡¡Son enteras!!

Celdas de variables

Celda	Nombre	Valor original	Valor final	Entero
\$B\$2	x1	2,2	9	Continuar
\$C\$2	x2	1,4	3	Continuar

Restricciones

Celda	Nombre	Valor de la celda	Fórmula	Estado	Demora
\$D\$5	R1)	12	\$D\$5>=\$F\$5	No vinculante	2
\$D\$6	R2)	15	\$D\$6<=\$F\$6	Vinculante	0
\$D\$7	R3)	15	\$D\$7=\$F\$7	Vinculante	0

Conceptos básicos de programación lineal entera

¿Cómo resolver un problema lineal entero?

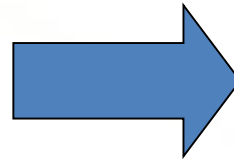
- Una primera aproximación razonable sería considerar la solución óptima que se obtuviese del problema relajado, y posteriormente redondear la solución obtenida (**método de redondeo**). Sin embargo este método, aunque sencillo, presenta dos dificultades serias:
 1. Que todas las soluciones obtenidas por redondeo sean no factibles.
 2. Que la solución esté alejada del óptimo aunque sea factible.

Conceptos básicos de programación lineal entera

EJEMPLO:

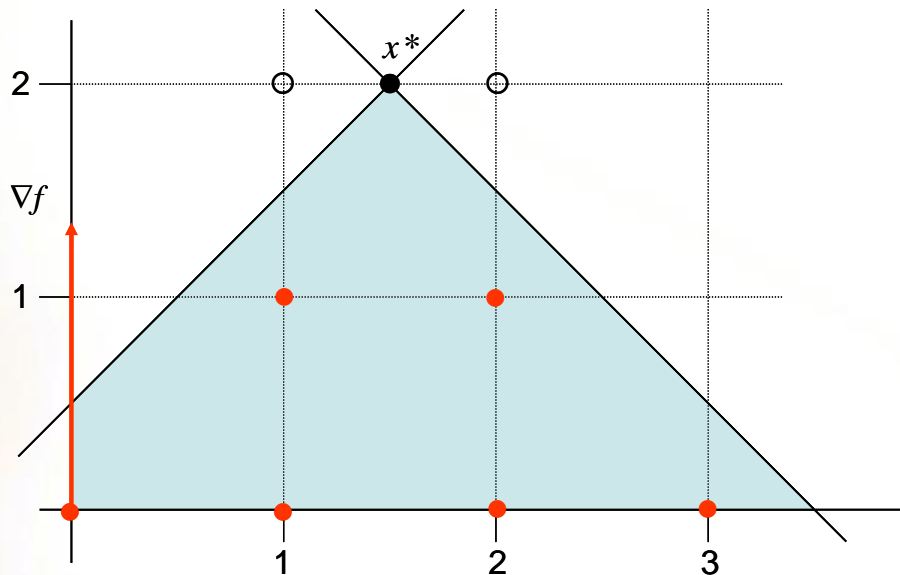
$$\begin{array}{ll}\max & x_2 \\s.a : & -x_1 + x_2 \leq \frac{1}{2} \\ & x_1 + x_2 \leq \frac{7}{2} \\ & x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+\end{array}$$

Relajación



$$\begin{array}{ll}\max & x_2 \\s.a : & -x_1 + x_2 \leq \frac{1}{2} \\ & x_1 + x_2 \leq \frac{7}{2} \\ & x_1, x_2 \geq 0\end{array}$$

Conceptos básicos de programación lineal entera



Solución problema relajado:

$$x^* = (3/2, 2)$$

Redondeo

$\left. \begin{matrix} (1, 2) \\ (2, 2) \end{matrix} \right\}$ No factibles

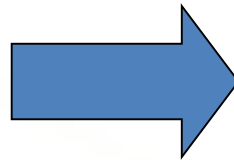
➔ Todas las soluciones obtenidas por redondeo son infactibles

Conceptos básicos de programación lineal entera

EJEMPLO:

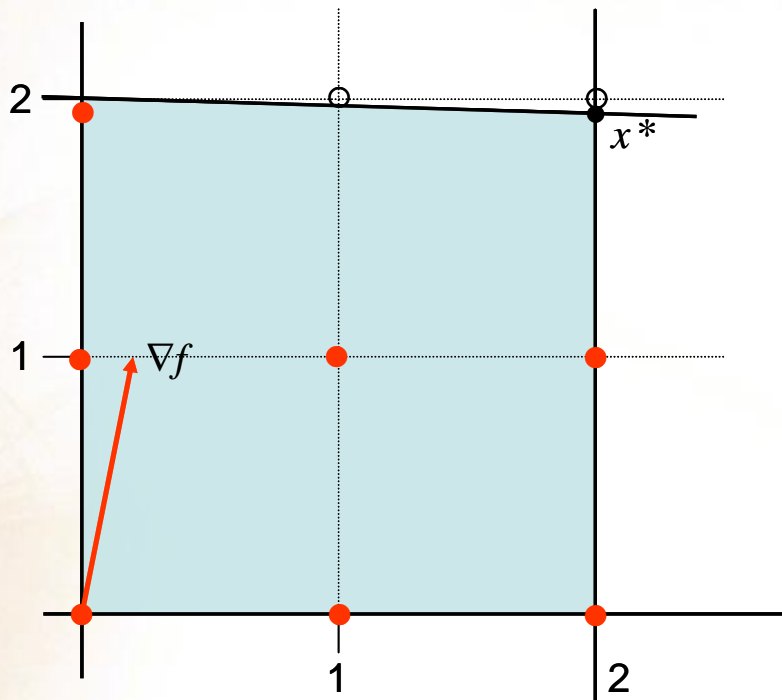
$$\begin{array}{ll}\max & x_1 + 5x_2 \\s.a : & x_1 + 10x_2 \leq 20 \\ & x_1 \leq 2 \\ & x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+\end{array}$$

Relajación



$$\begin{array}{ll}\max & x_1 + 5x_2 \\s.a : & x_1 + 10x_2 \leq 20 \\ & x_1 \leq 2 \\ & x_1, x_2 \geq 0\end{array}$$

Conceptos básicos de programación lineal entera



Solución problema relajado:

$$x^* = (2, 9/5)$$

Redondeo

$$\begin{cases} (2,2) & \text{No factible} \\ (2,1) & \text{factible, } z=7 \end{cases}$$

El óptimo del PLE es $x^* = (0,2)$ con $z^* = 10$, que está lejos de $(2,1)$

➔ La solución obtenida por redondeo está alejada del óptimo, aunque es factible.

Conceptos básicos de programación lineal entera

¿Cómo resolver un problema lineal entero?

- Otra alternativa son los **métodos de enumeración**, dentro de los cuales distinguiremos dos clases:

Métodos de enumeración explícita

Métodos de enumeración implícita

Los **métodos de enumeración explícita** consisten en enumerar todas las soluciones factibles del problema y evaluar el valor de la función objetivo en cada uno de ellos. Este método puede ser inabordable en un tiempo razonable, quedando básicamente relegado a problemas de dos variables, u otros con conjuntos factibles pequeños.

Los **métodos de enumeración implícita** consisten en explorar implícitamente todos los puntos factibles sin necesidad de llegar a conocer todos los puntos factibles.

Método de ramificación y acotación

El **método de ramificación y acotación (Branch & Bound)** es un método de enumeración implícita que basa la búsqueda en tests apropiados para considerar sólo una pequeña porción de las soluciones enteras factibles que, implícitamente, representen a todas las soluciones enteras.

Consiste en tres elementos:

- Utilizar **problemas lineales relajados** para poder resolverlos con las técnicas básicas de programación lineal.
- **Ramificación** de los problemas en subproblemas con regiones factibles disjuntas cuya unión contenga todos los puntos factibles.
- **Acotación** para dejar de ramificar aquellos subproblemas que ya no ofrezcan posibilidades para encontrar la solución óptima.

Método de ramificación y acotación

Algoritmo de ramificación y acotación de Dakin:

PASO 1: Se resuelve el problema relajado P0. Si la solución es factible para el problema original, ésta es la solución óptima (FIN). En caso contrario ir al PASO 2.

PASO 2: De entre las variables fraccionarias que debían ser enteras, elegimos aquella con mayor parte fraccionaria, en caso de empate elegimos la que tenga menor subíndice. Sea x_i dicha variable con valor óptimo x_i^* en el problema relajado. Entonces creamos los dos siguientes subproblemas relajados:

P1: Problema original relajado + la restricción $x_i \leq [x_i^*]$

P2: Problema original relajado + la restricción $x_i \geq [x_i^*] + 1$

(es inmediato que la solución óptima que buscamos está en uno de los dos conjuntos factibles de los dos problemas anteriores)

Método de ramificación y acotación

Cuando resolvemos los problemas anteriores podemos encontrarnos con tres situaciones distintas:

I. Tanto P1 como P2 tienen **solución factible** para el problema original. Entonces, **la mejor de las dos es la solución óptima** del problema (FIN).

II. P1 tiene **solución factible** para el problema original y P2 tiene **solución no factible** para el problema original (el caso contrario es análogo). Entonces el valor de la función objetivo en el problema P1 es una **cota inferior del valor de la solución óptima** del problema original (en el caso de que estemos maximizando, si estuviéramos minimizando sería una cota superior).

Dos posibilidades: si el valor de la función objetivo para P1 es mayor que el valor para P2, entonces la solución hallada en P1 es óptima para el problema original (FIN). En caso contrario, procedemos a ramificar P2 tal y como hacíamos con anterioridad.

III. Ni P1 ni P2 tienen solución factible para el problema original. Entonces, procedemos a ramificar en primer lugar el que tiene **mejor valor óptimo**.

Método de ramificación y acotación

La siguiente fase (**acotación**) será definir los criterios para dejar de ramificar a través de un subproblema dado, es decir, ¿cuándo cerramos un subproblema, o en otras palabras, cuándo dejamos de ramificarlo?

- La solución del subproblema correspondiente es factible para el problema original.
- El subproblema es infactible en sí mismo.
- El valor óptimo del subproblema está acotado superiormente si estamos maximizando (inferiormente si estamos minimizando) por el mejor valor óptimo con solución factible para el problema original hallada hasta el momento.

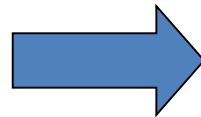
El proceso termina cuando todos los subproblemas susceptibles de ser ramificados están cerrados por alguno de los criterios anteriores. La mejor solución factible para el problema original hallada hasta ese momento es la solución óptima buscada.

Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ s.a : & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+ \end{array} \right\}$$

Problema Original



$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ s.a : & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$

Problema Relajado

Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

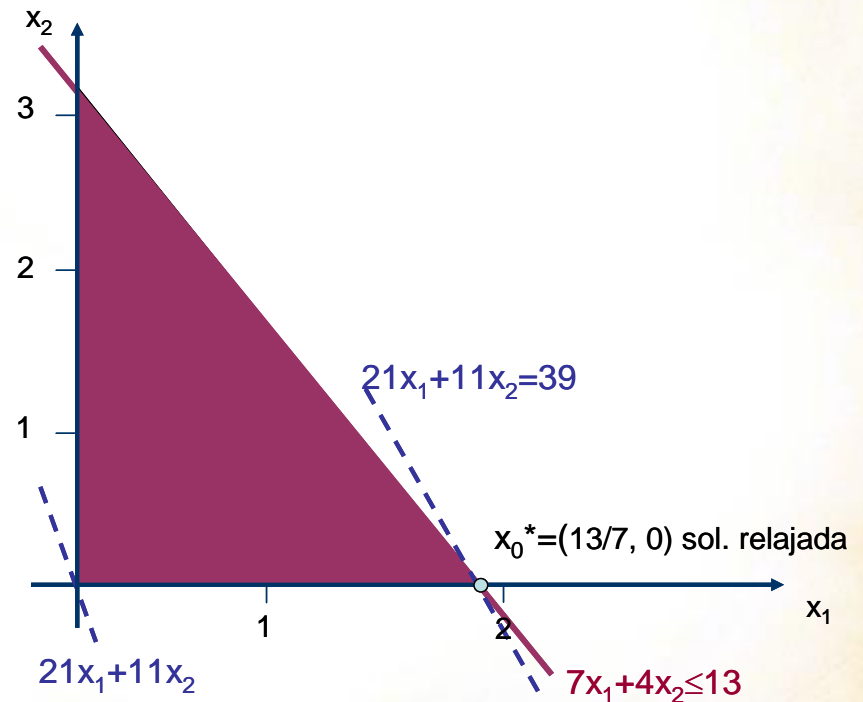


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

P_0

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ \text{s.a:} & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$



Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:



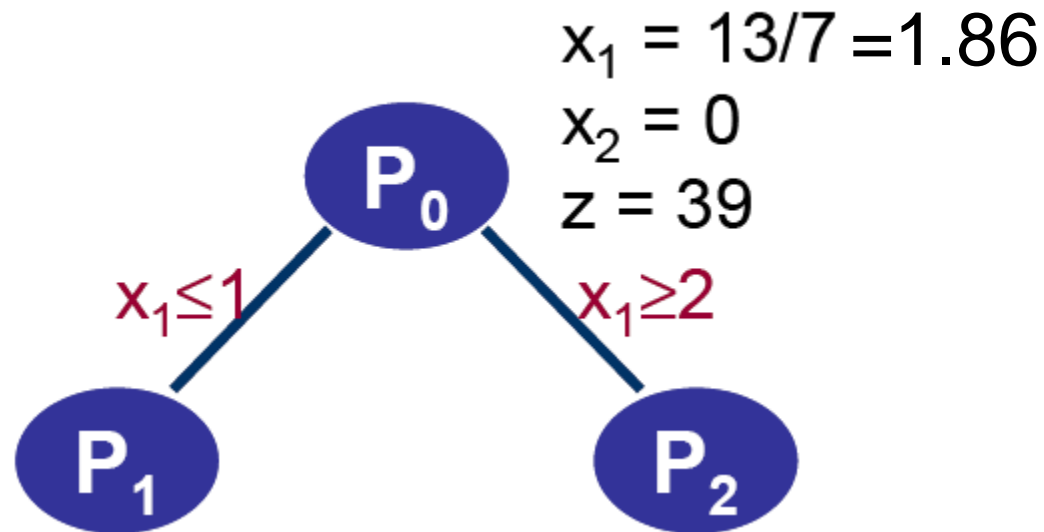
$$x_1 = 13/7 = 1.86$$

$$x_2 = 0$$

$$z = 39$$

Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

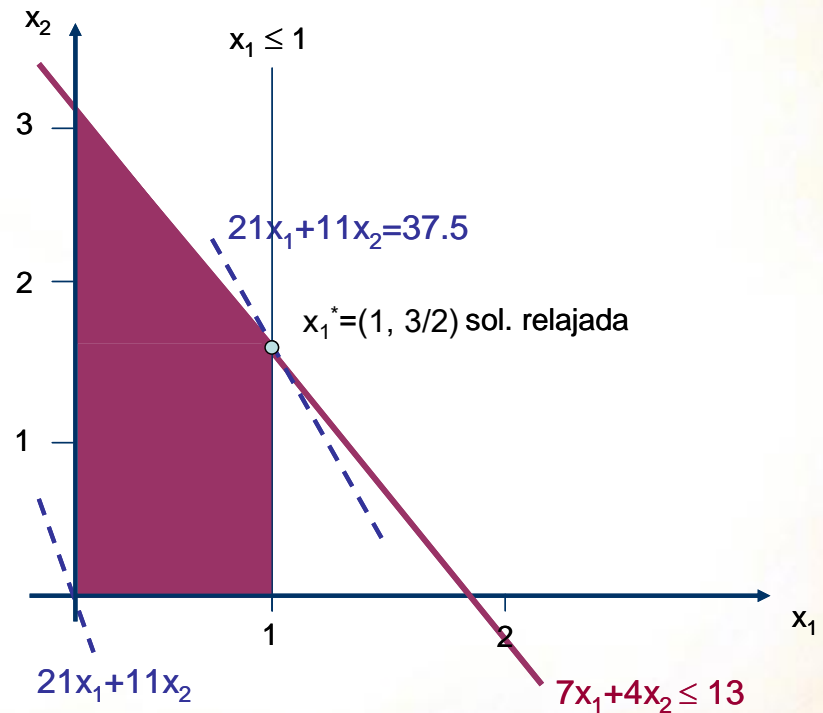


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

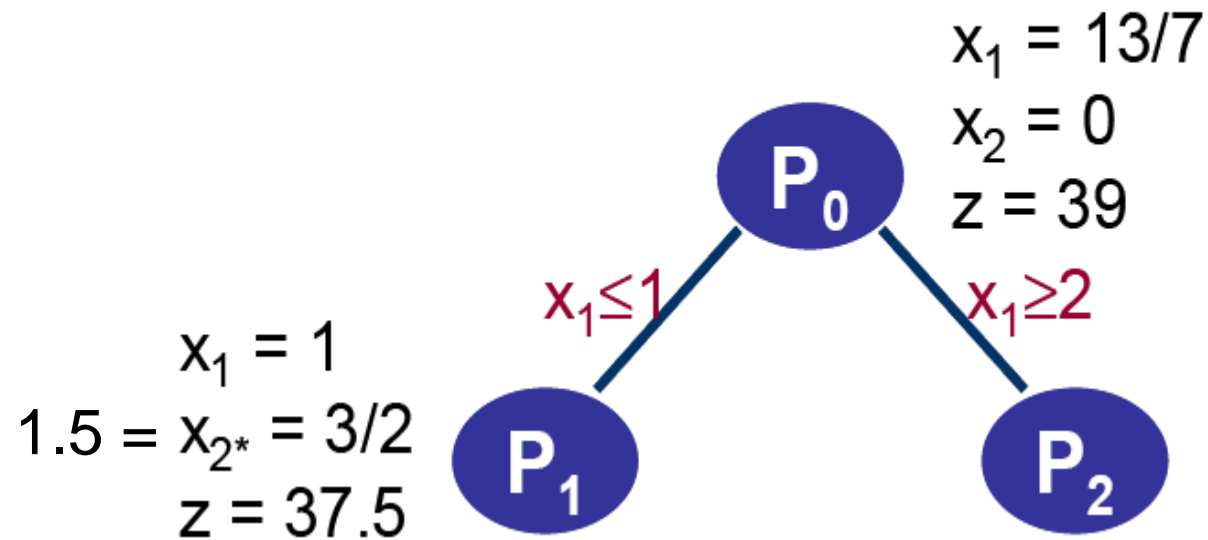
P₁

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ \text{s.a :} & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1 \leq 1 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$



Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

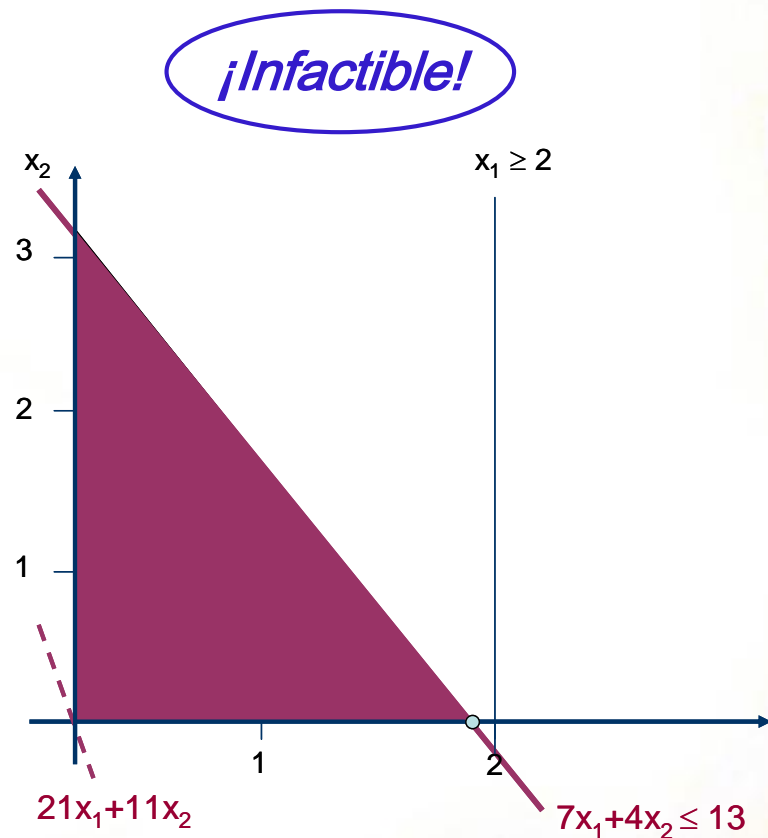


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

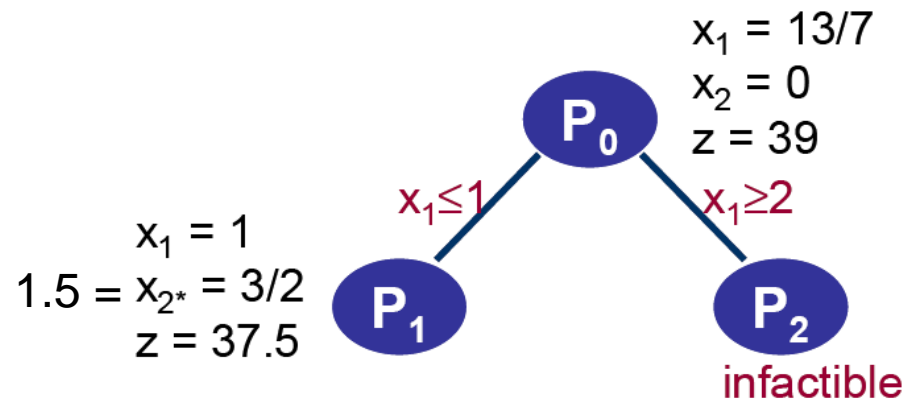
P_2

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ \text{s.a:} & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1 \geq 2 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$



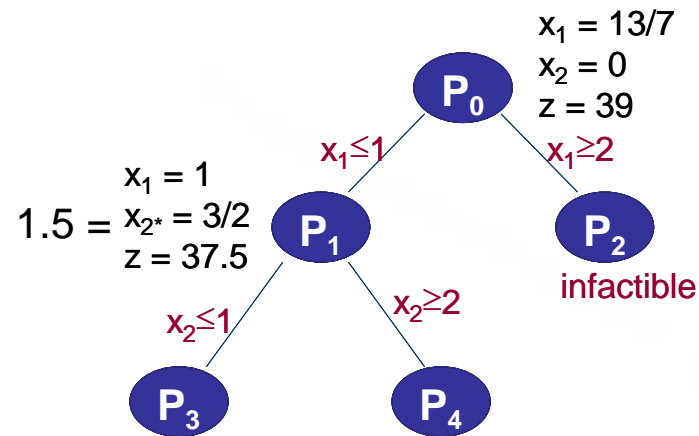
Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:



Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

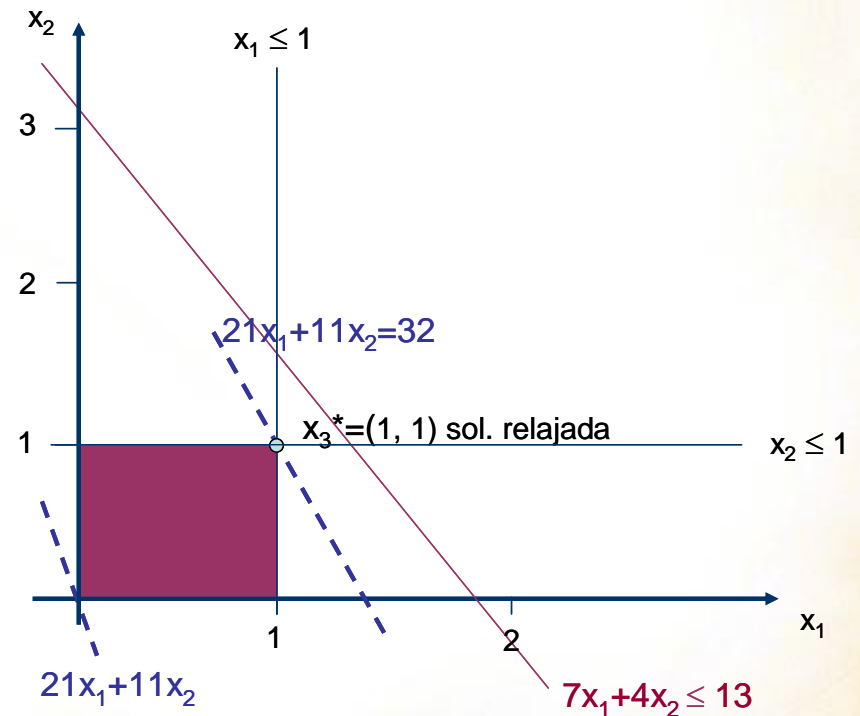


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

P₃

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ \text{s.a:} & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1 \leq 1 \\ & x_2 \leq 1 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$

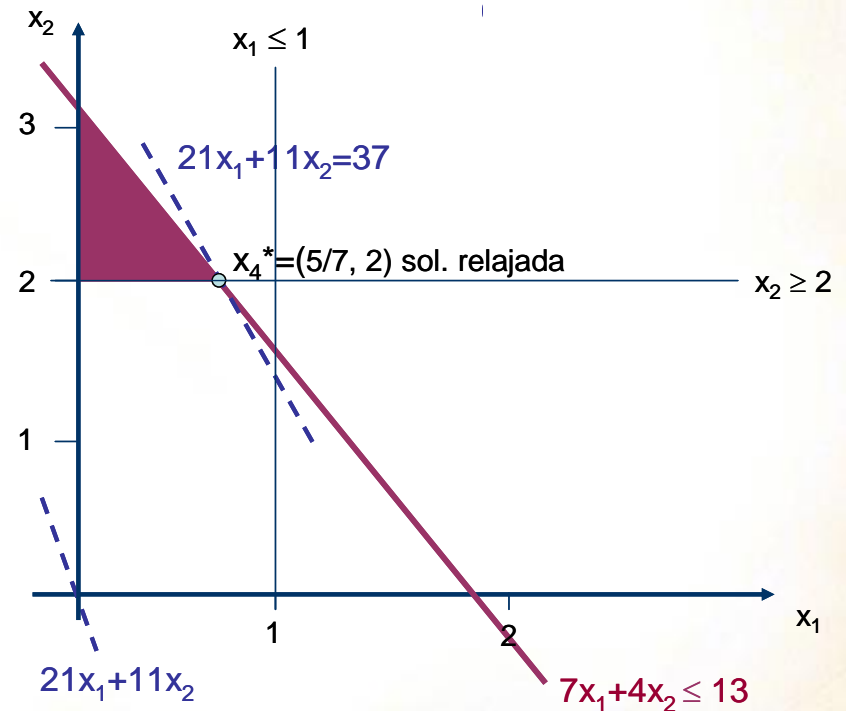


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

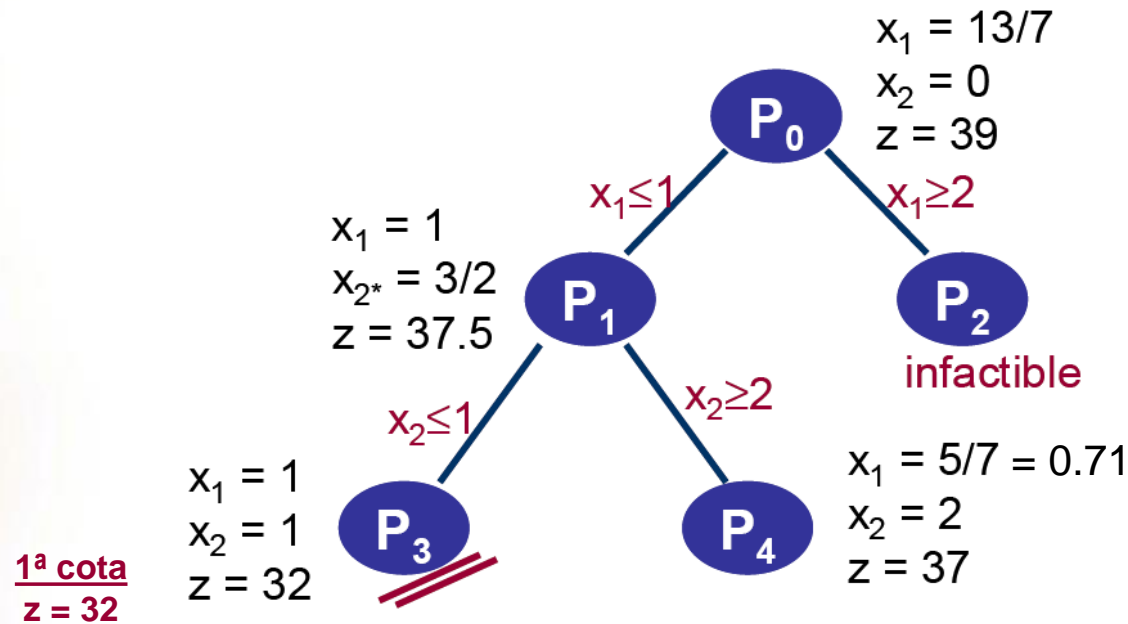
P₄

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ \text{s.a:} & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1 \leq 1 \\ & x_2 \geq 2 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$



Método de ramificación y acotación

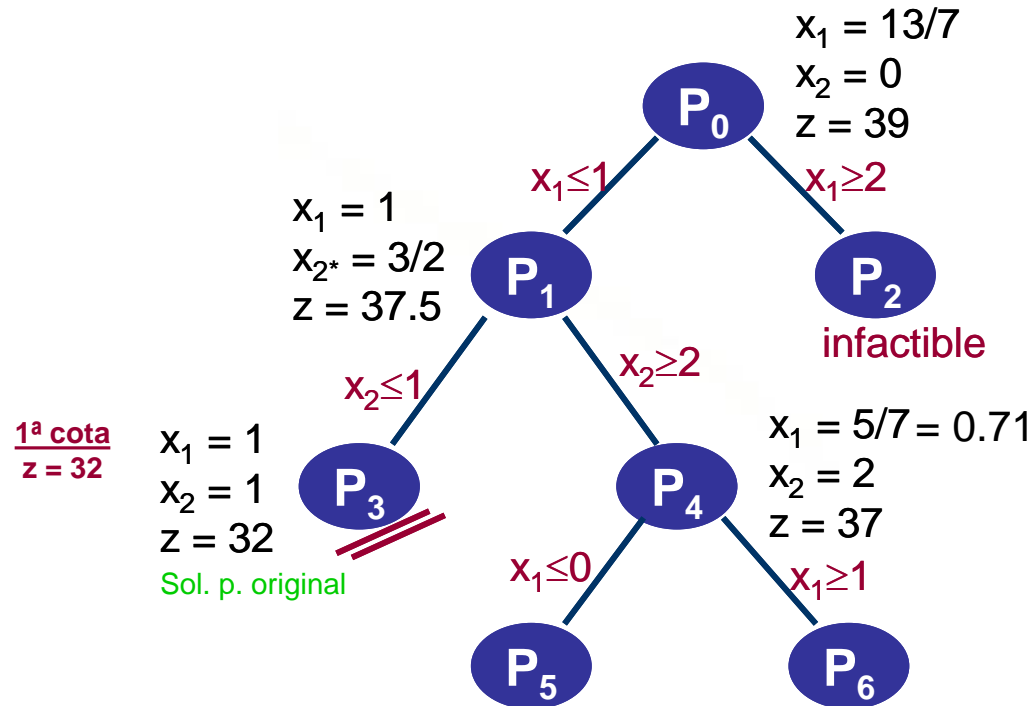
EJEMPLO:



Sol. p. original

Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

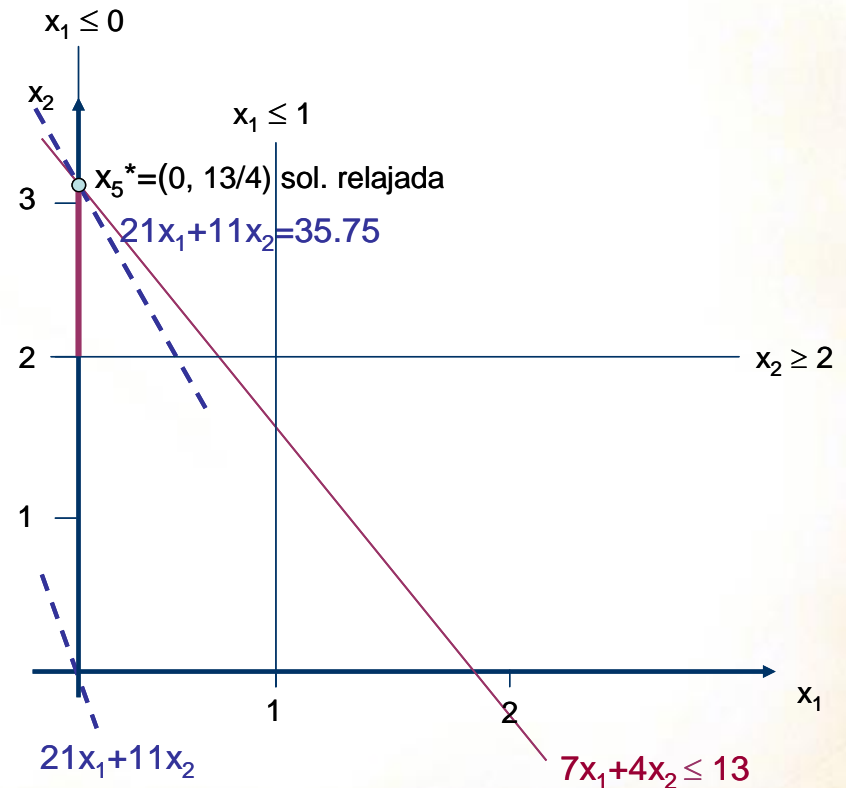


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

P₅

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ \text{s.a:} & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1 \leq 1 \\ & x_2 \geq 2 \\ & x_1 \leq 0 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$

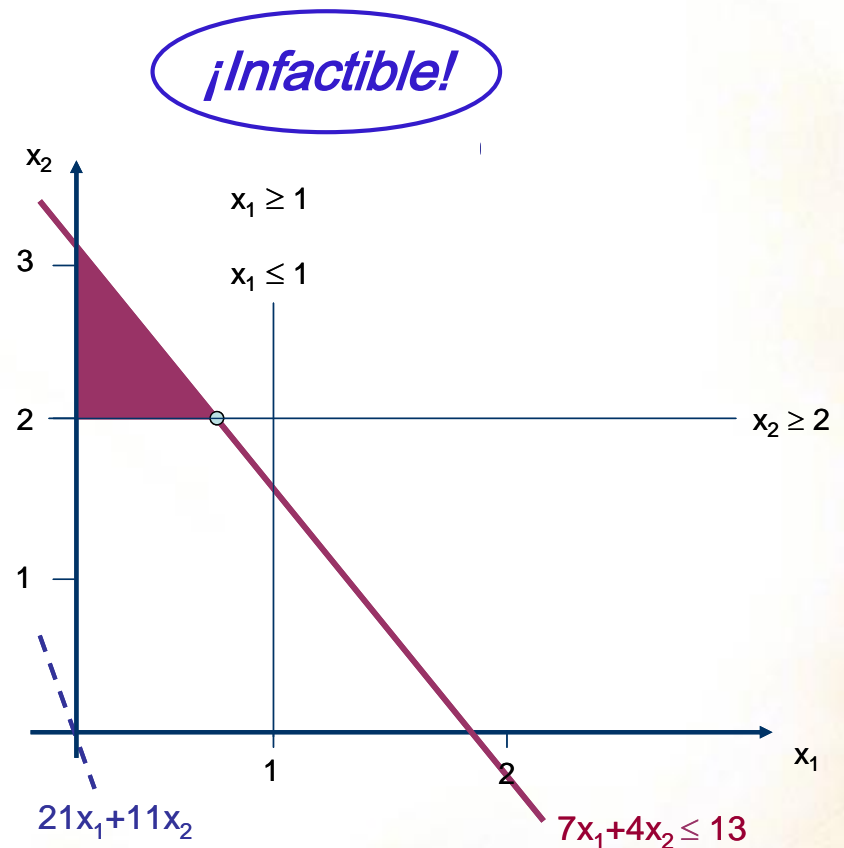


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

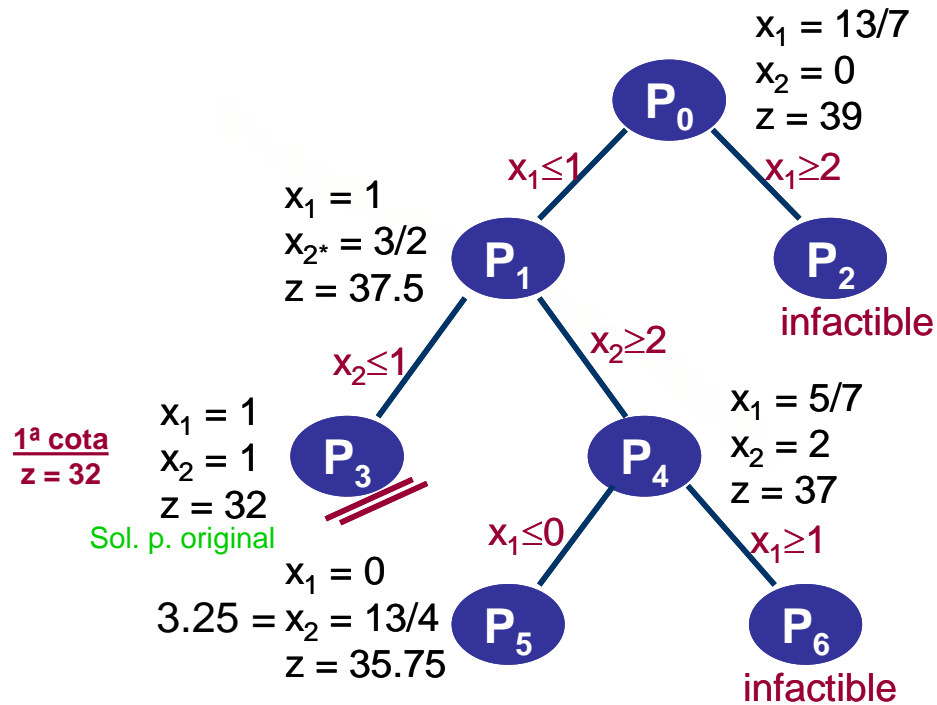
P₆

$$\begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ \text{s.a:} & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1 \leq 1 \\ & x_2 \geq 2 \\ & x_1 \geq 1 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array}$$



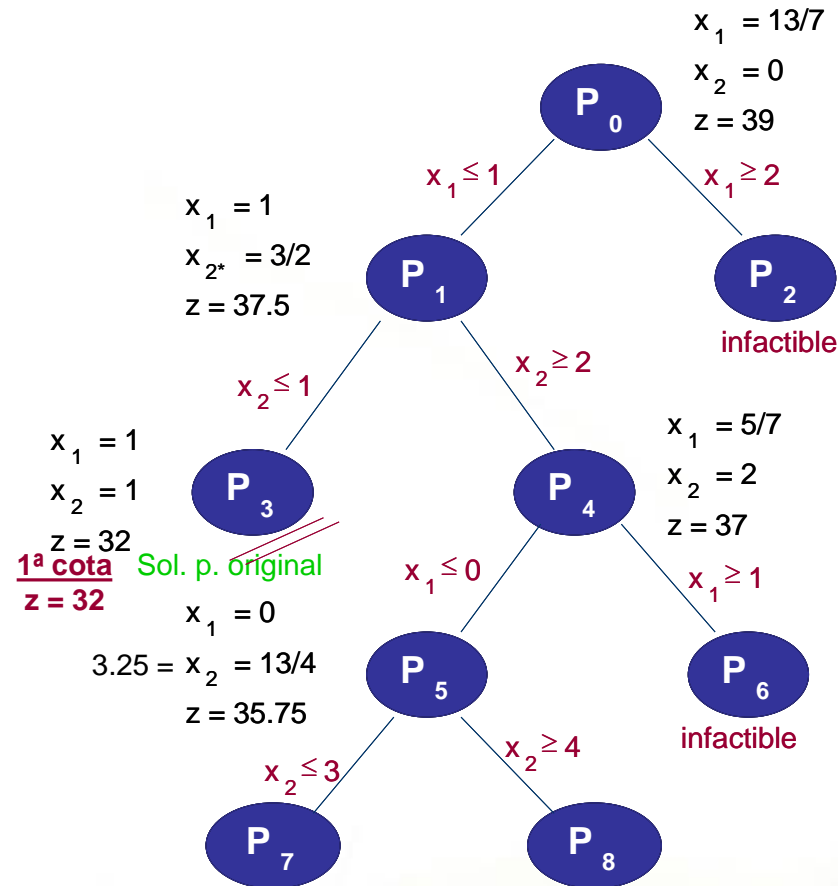
Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:



Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

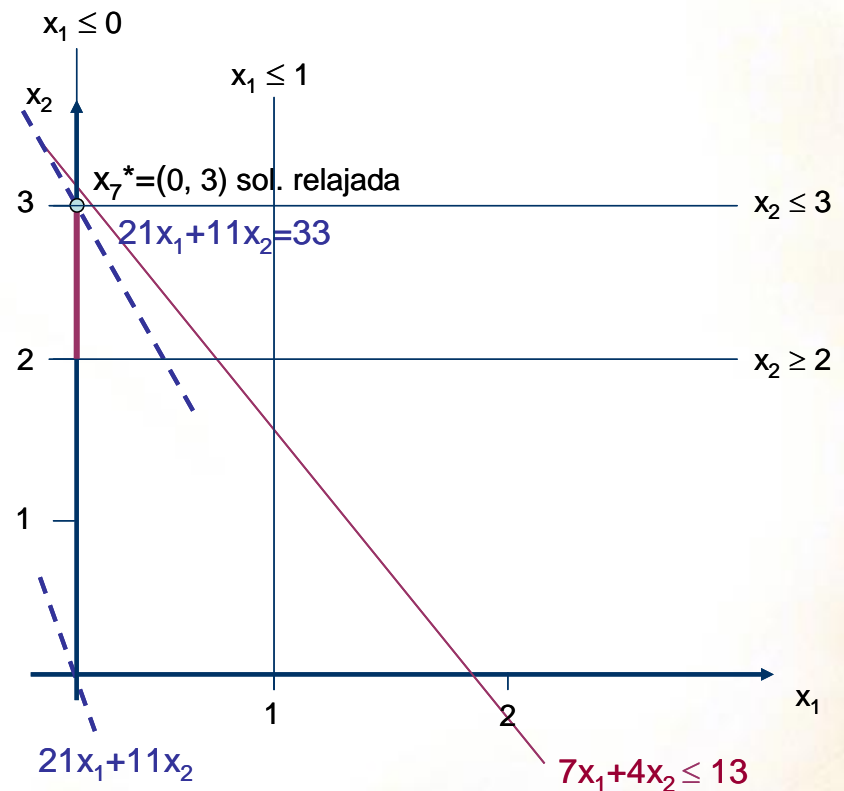


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

P₇

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 21x_1 + 11x_2 \\ \text{s.a:} & 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ & x_1 \leq 1 \\ & x_2 \geq 2 \\ & x_1 \leq 0 \\ & x_2 \leq 3 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$

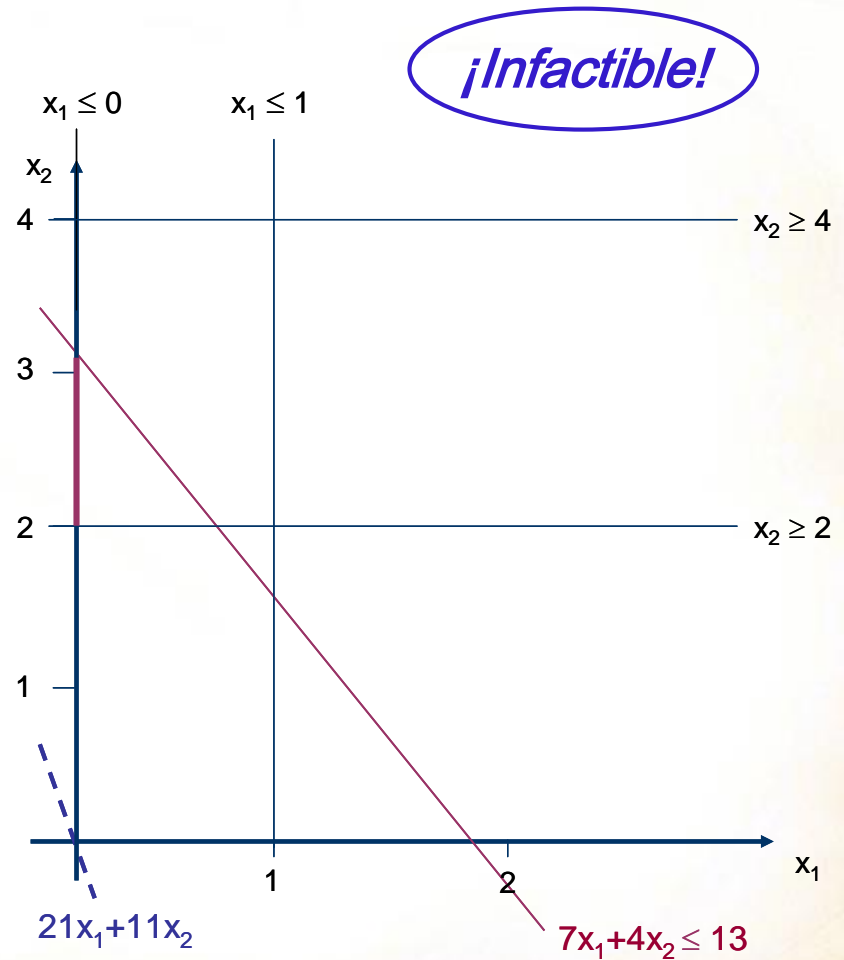


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

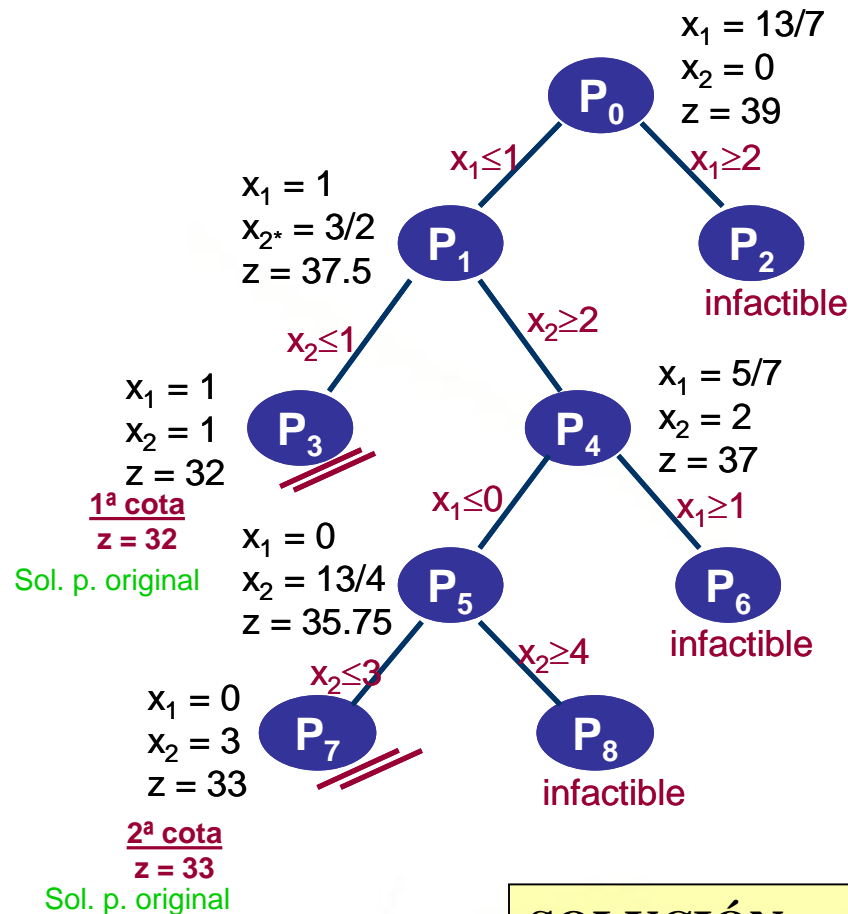
P₈

$$\left. \begin{array}{l} \max \quad 21x_1 + 11x_2 \\ s.a: \quad 7x_1 + 4x_2 \leq 13 \\ x_1 \leq 1 \\ x_2 \geq 2 \\ x_1 \leq 0 \\ x_2 \geq 4 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$



Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

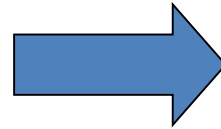


Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

$$\begin{array}{ll}\max & 2x_1 + 3x_2 \\s.a: & 3x_1 + 5x_2 \leq 11 \\ & 2x_1 + 4x_2 \leq 7 \\ & x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+\end{array}$$

Problema Original



$$\begin{array}{ll}\max & 2x_1 + 3x_2 \\s.a: & 3x_1 + 5x_2 \leq 11 \\ & 2x_1 + 4x_2 \leq 7 \\ & x_1, x_2 \geq 0\end{array}$$

Problema Relajado

Método de ramificación y acotación

P_0

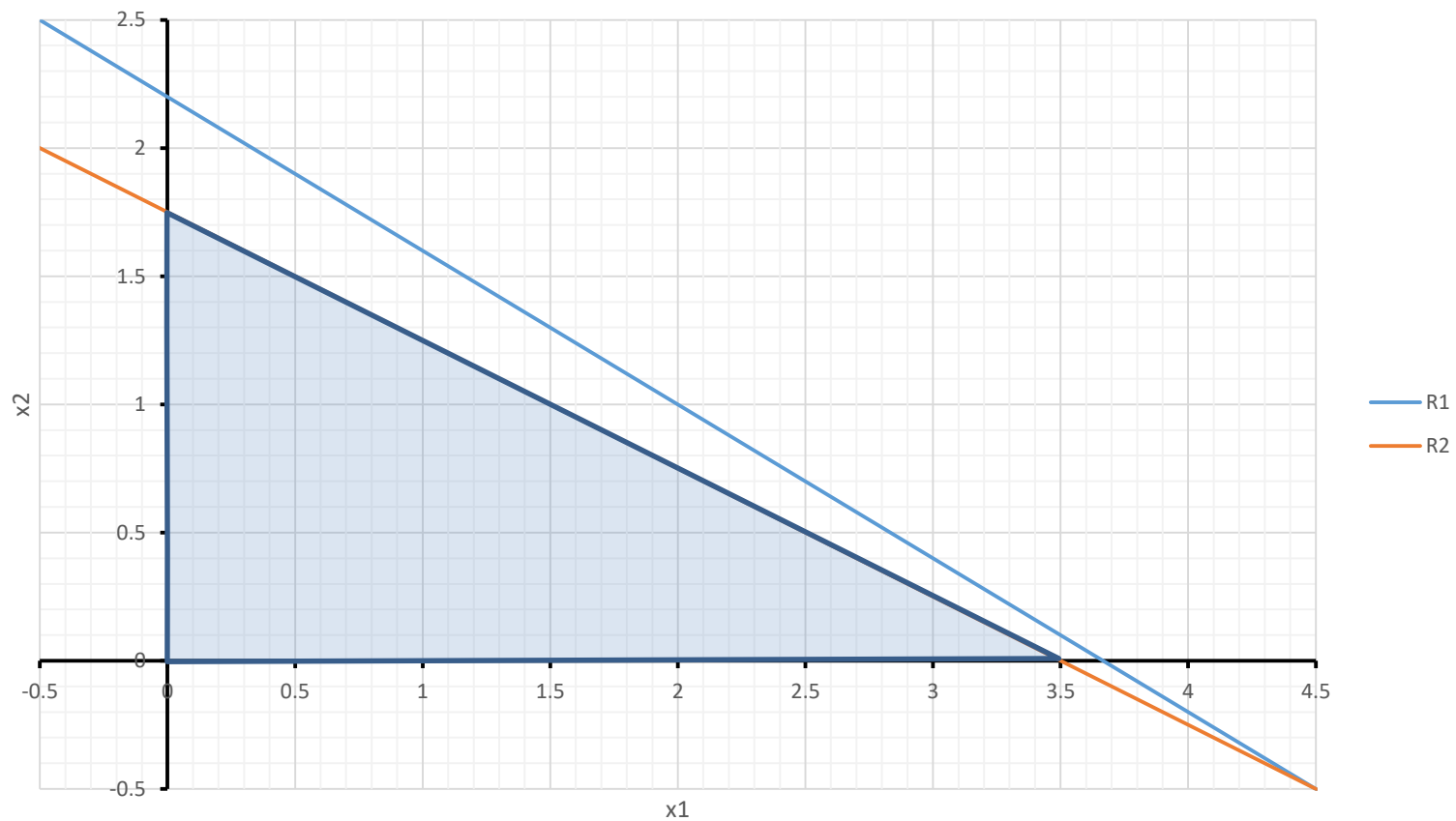
Método de ramificación y acotación

P_0



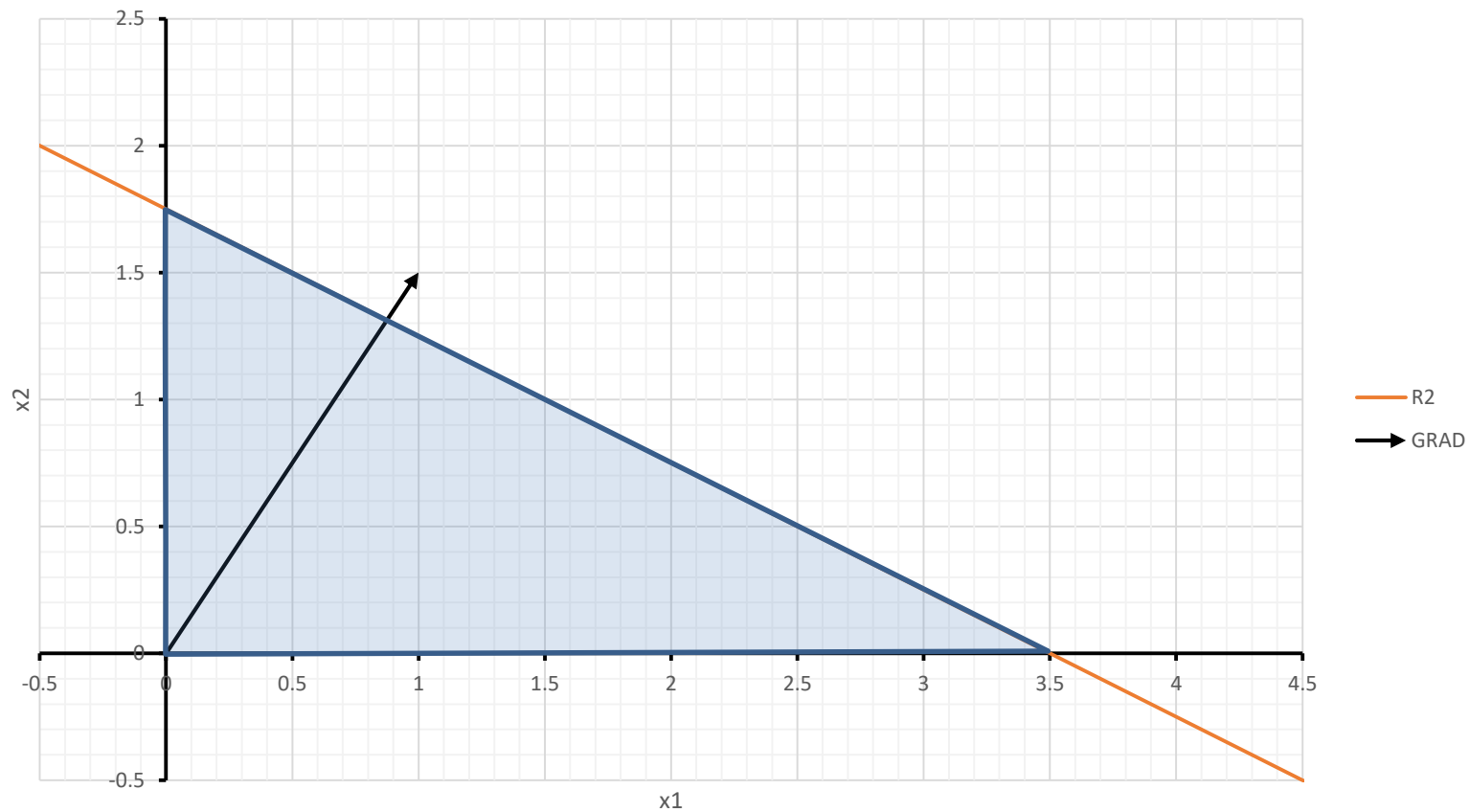
Método de ramificación y acotación

P_0



Método de ramificación y acotación

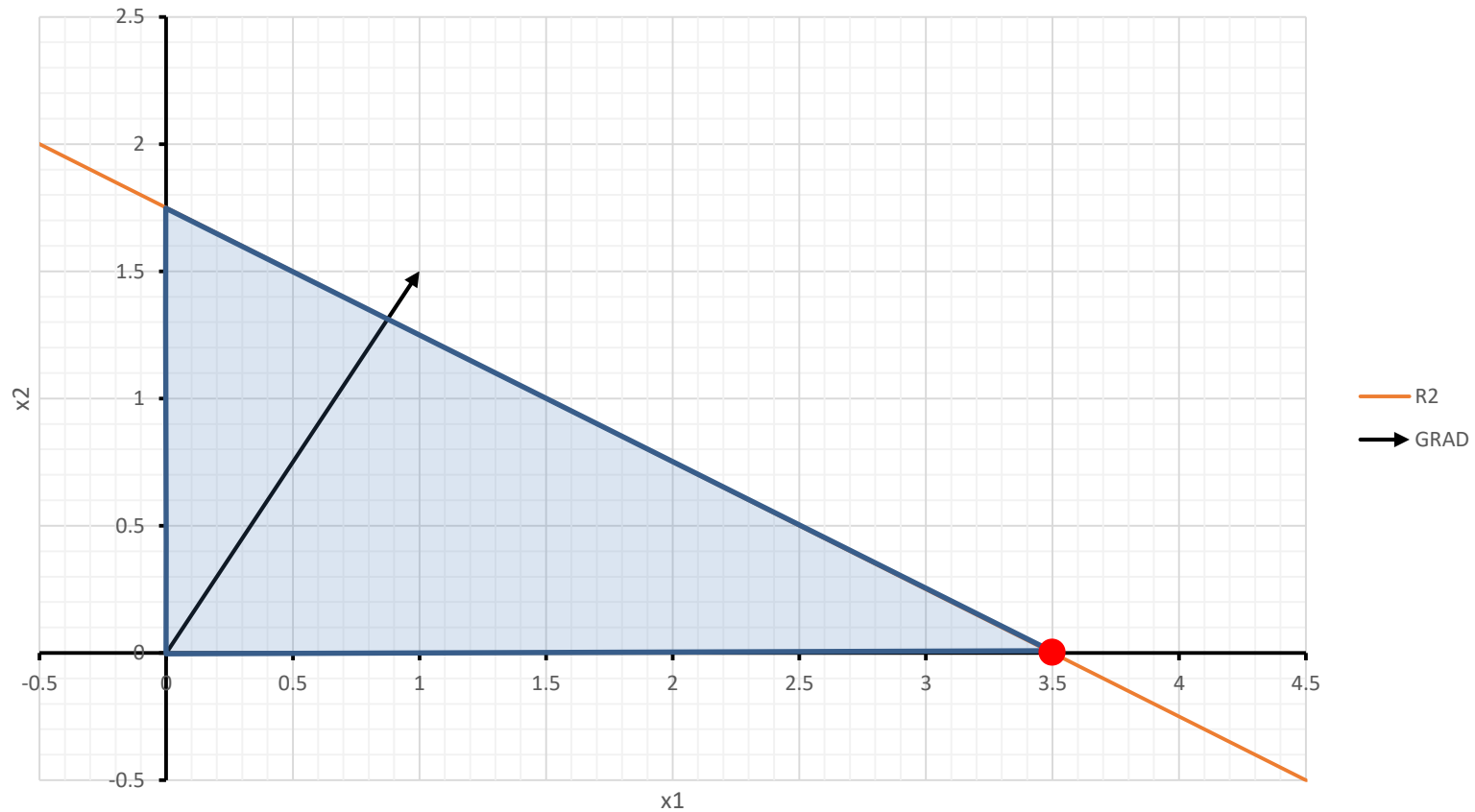
P_0



Método de ramificación y acotación

P_0

$$x_0^* = (3.5, 0) \quad z_0^* = 7$$

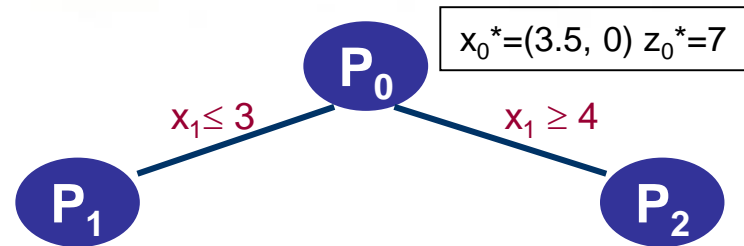


Método de ramificación y acotación

P_0

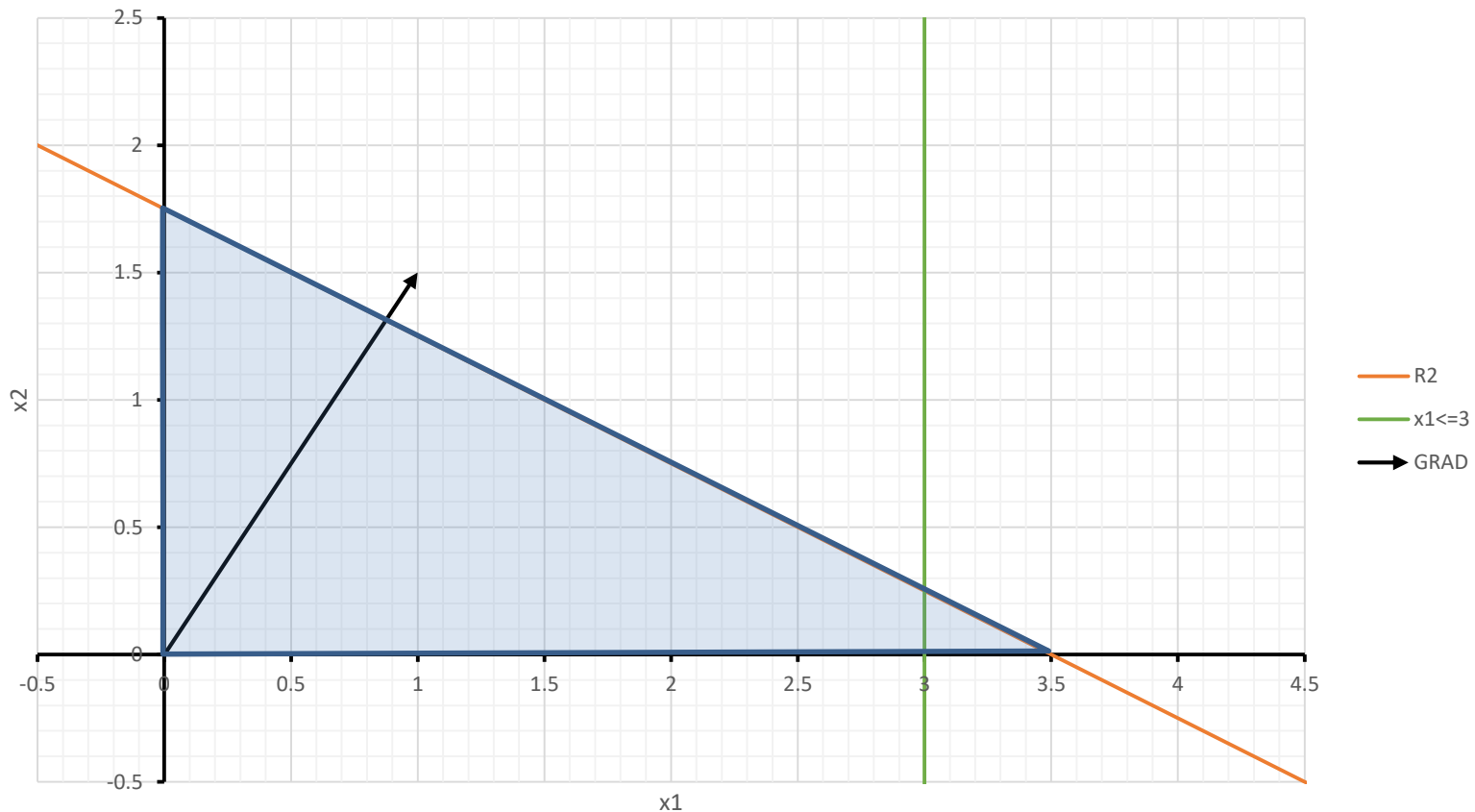
$$x_0^*=(3.5, 0) \quad z_0^*=7$$

Método de ramificación y acotación



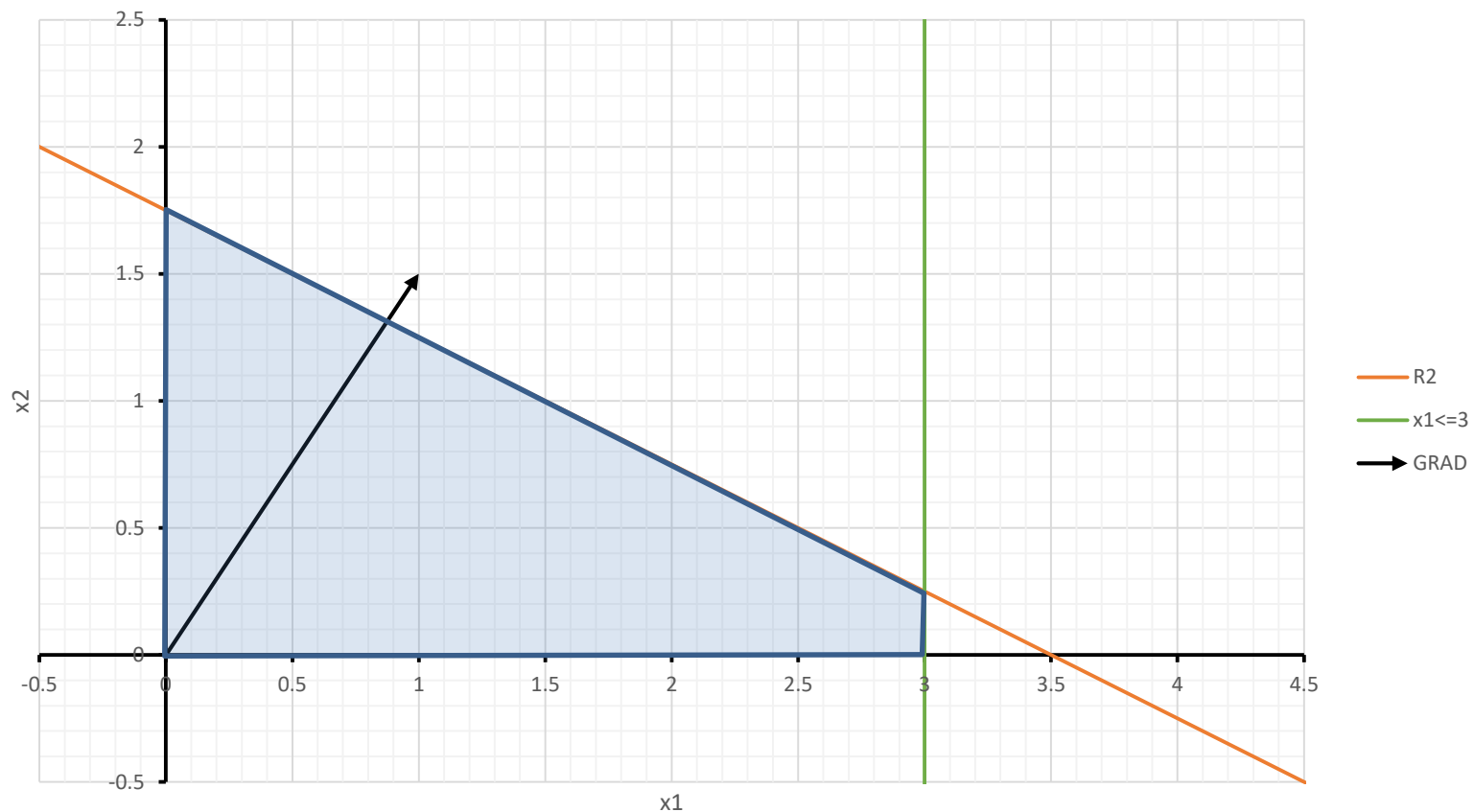
Método de ramificación y acotación

$$P_1 = P_0 + \{x_1 \leq 3\}$$



Método de ramificación y acotación

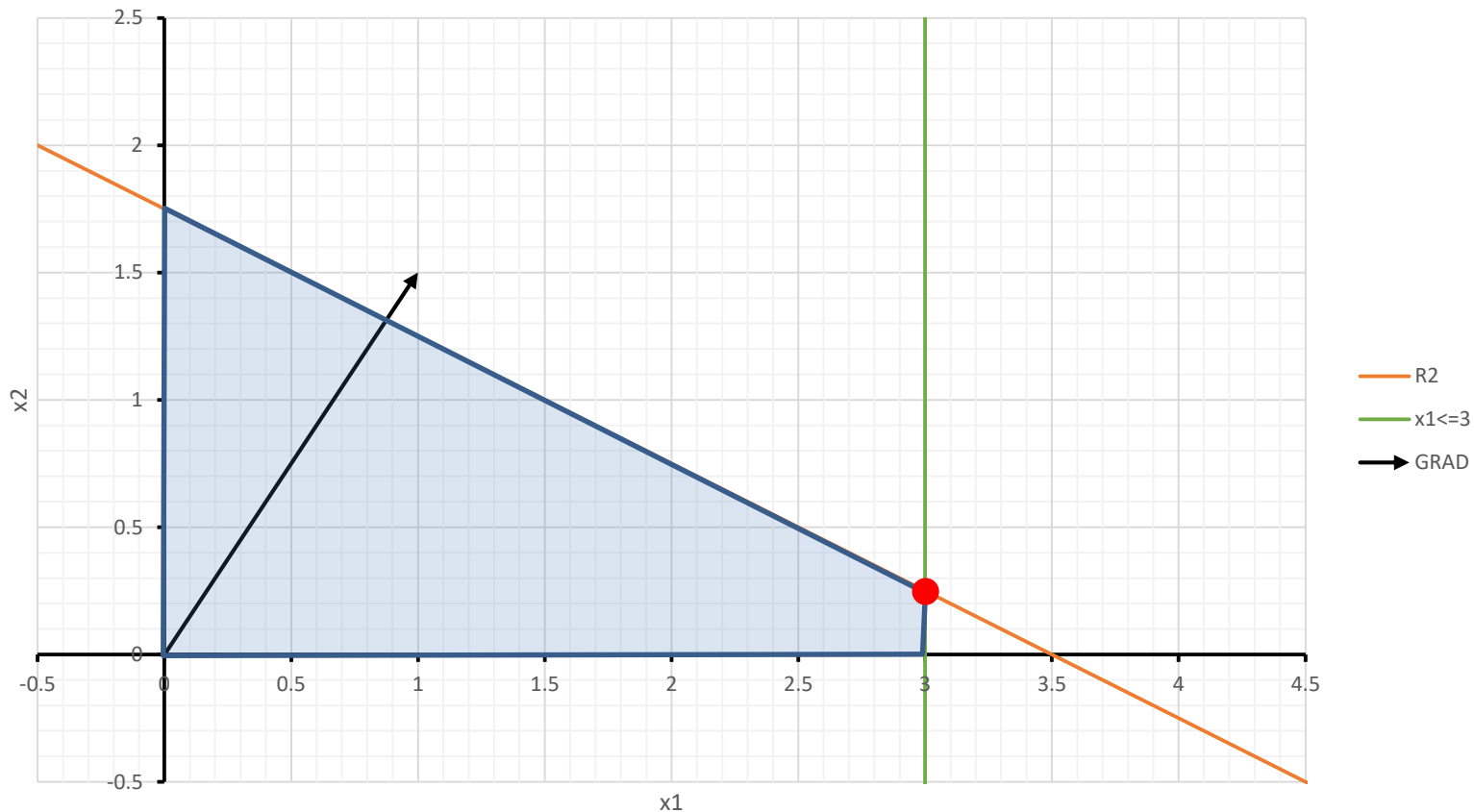
P_1



Método de ramificación y acotación

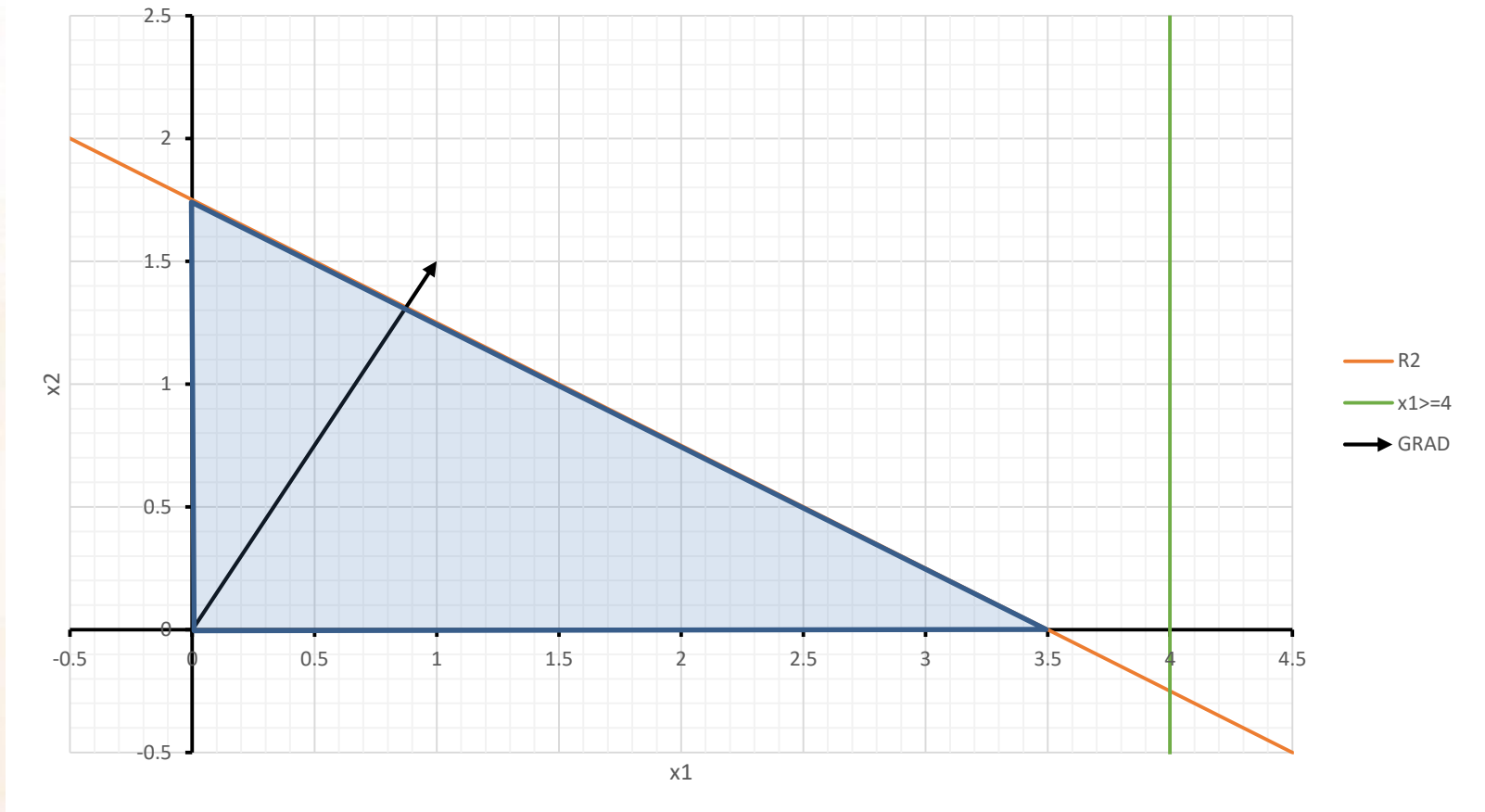
P_1

$$x_1^* = (3, 0.25) \quad z_1^* = 6.75$$



Método de ramificación y acotación

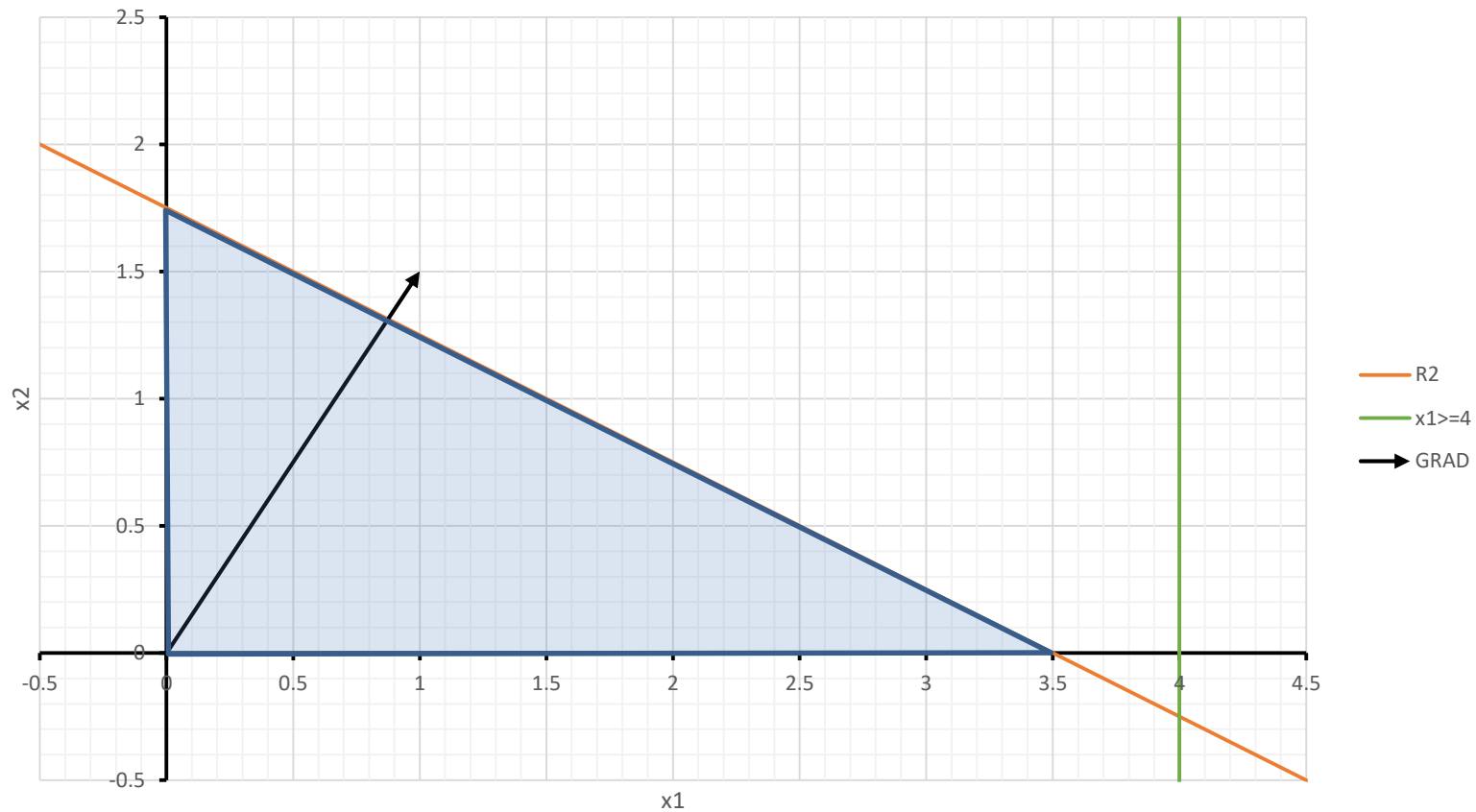
$$P_2 = P_0 + \{x_1 \geq 4\}$$



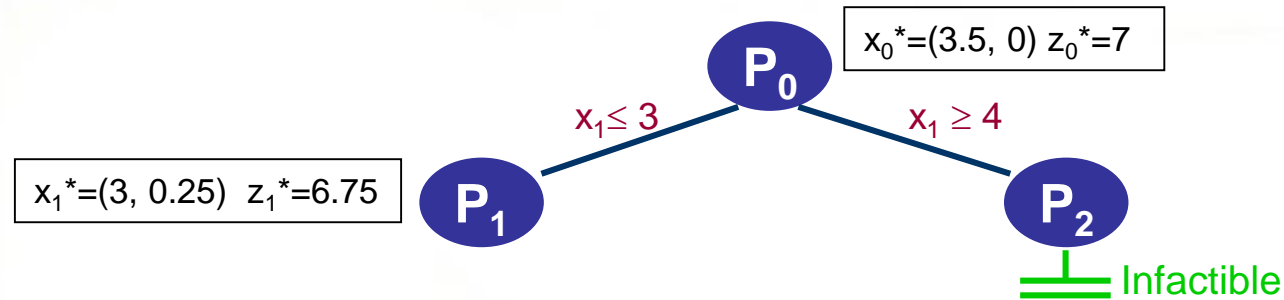
Método de ramificación y acotación

P_2

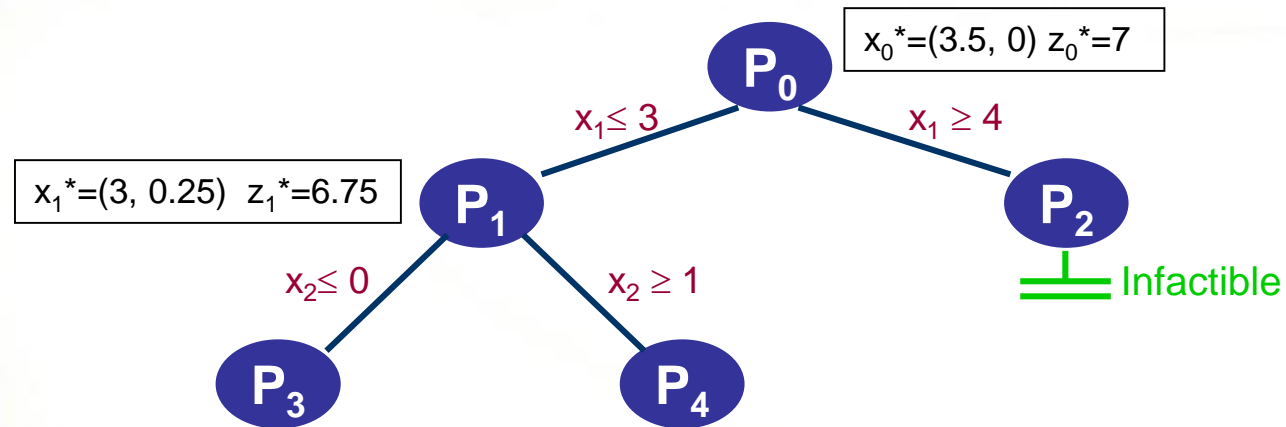
Infactible



Método de ramificación y acotación

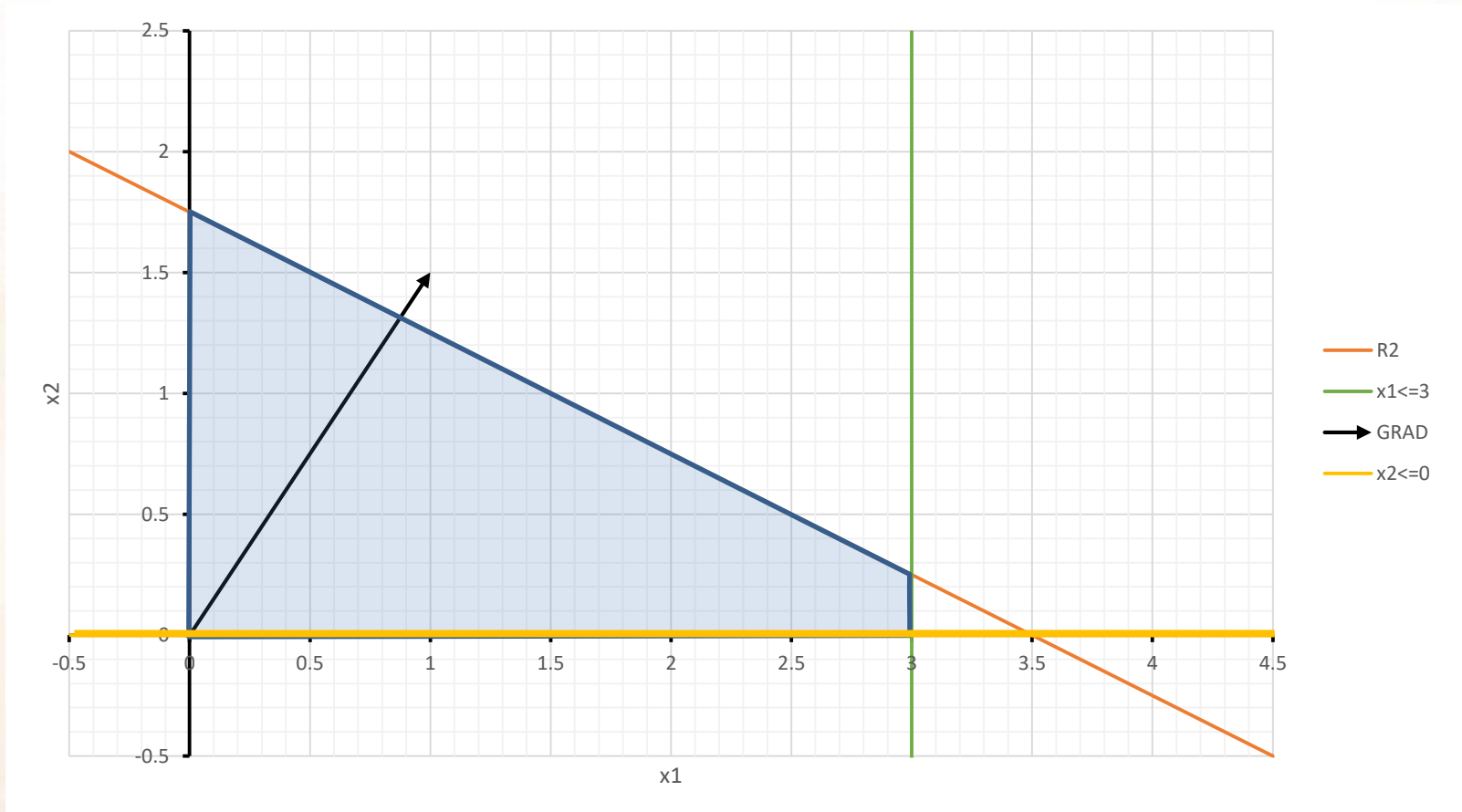


Método de ramificación y acotación



Método de ramificación y acotación

$$P_3 = P_1 + \{x_2 \leq 0\}$$



Método de ramificación y acotación

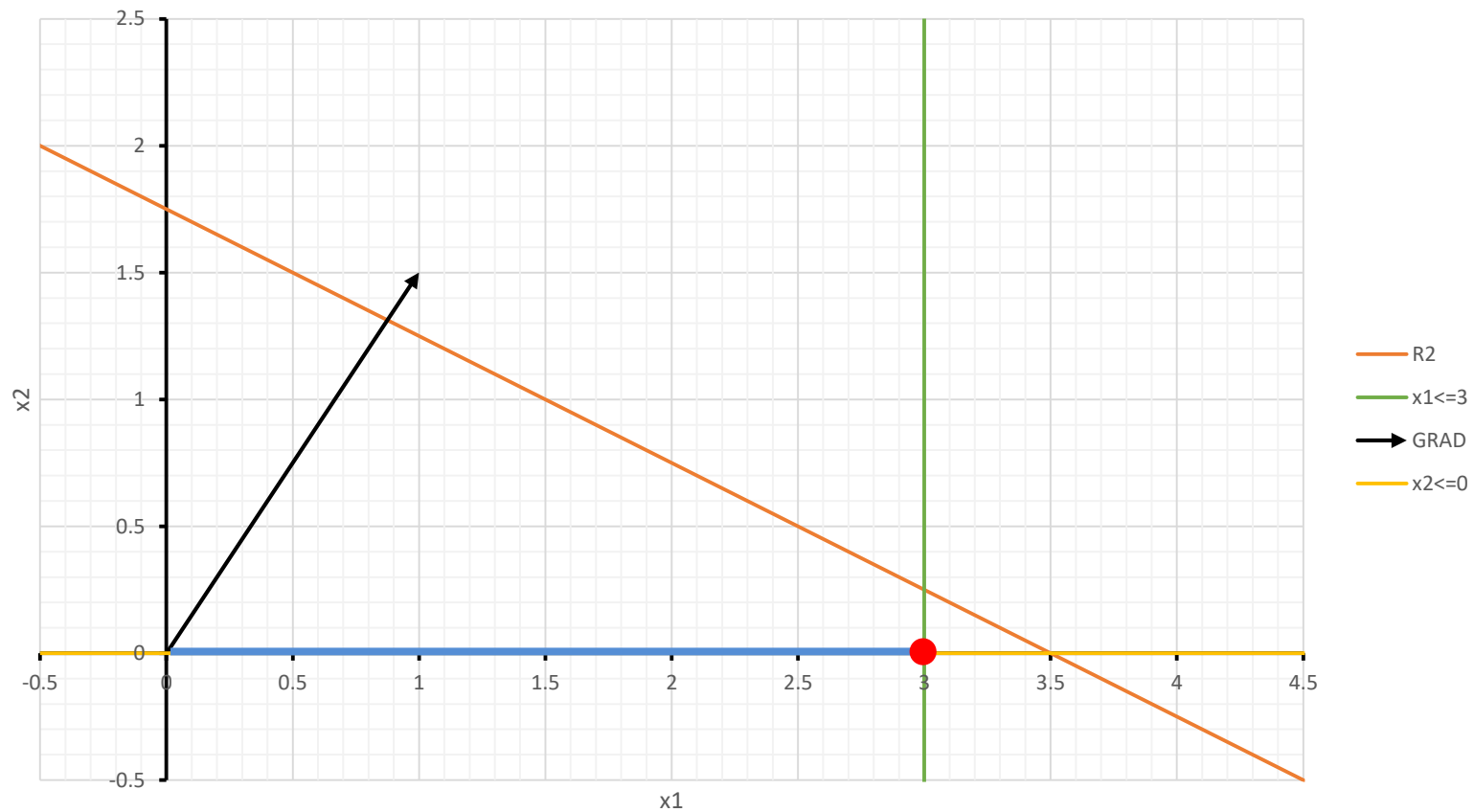
P_3



Método de ramificación y acotación

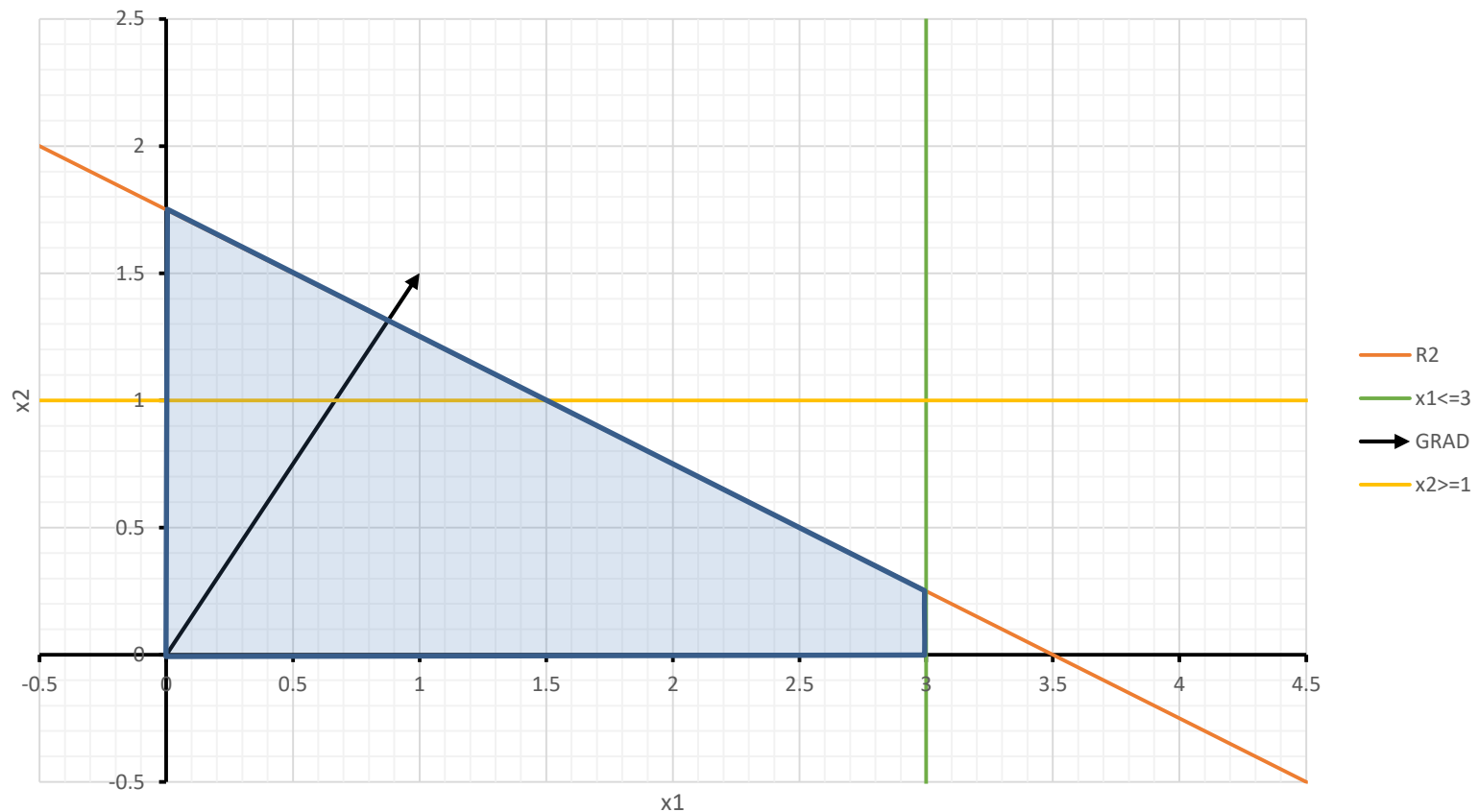
P_3

$$x_3^* = (3, 0) \quad z_3^* = 6$$



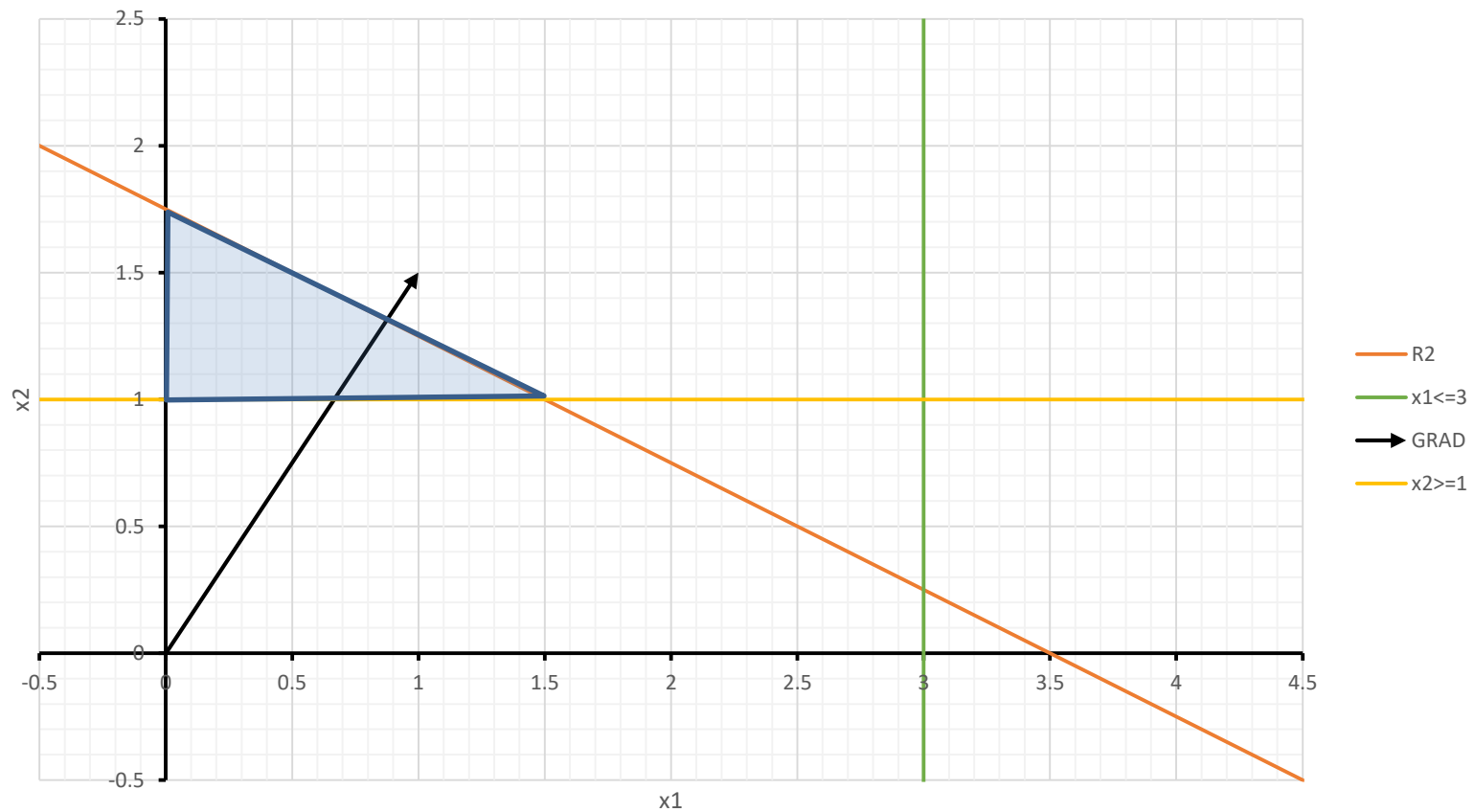
Método de ramificación y acotación

$$P_4 = P_1 + \{x_2 \geq 1\}$$



Método de ramificación y acotación

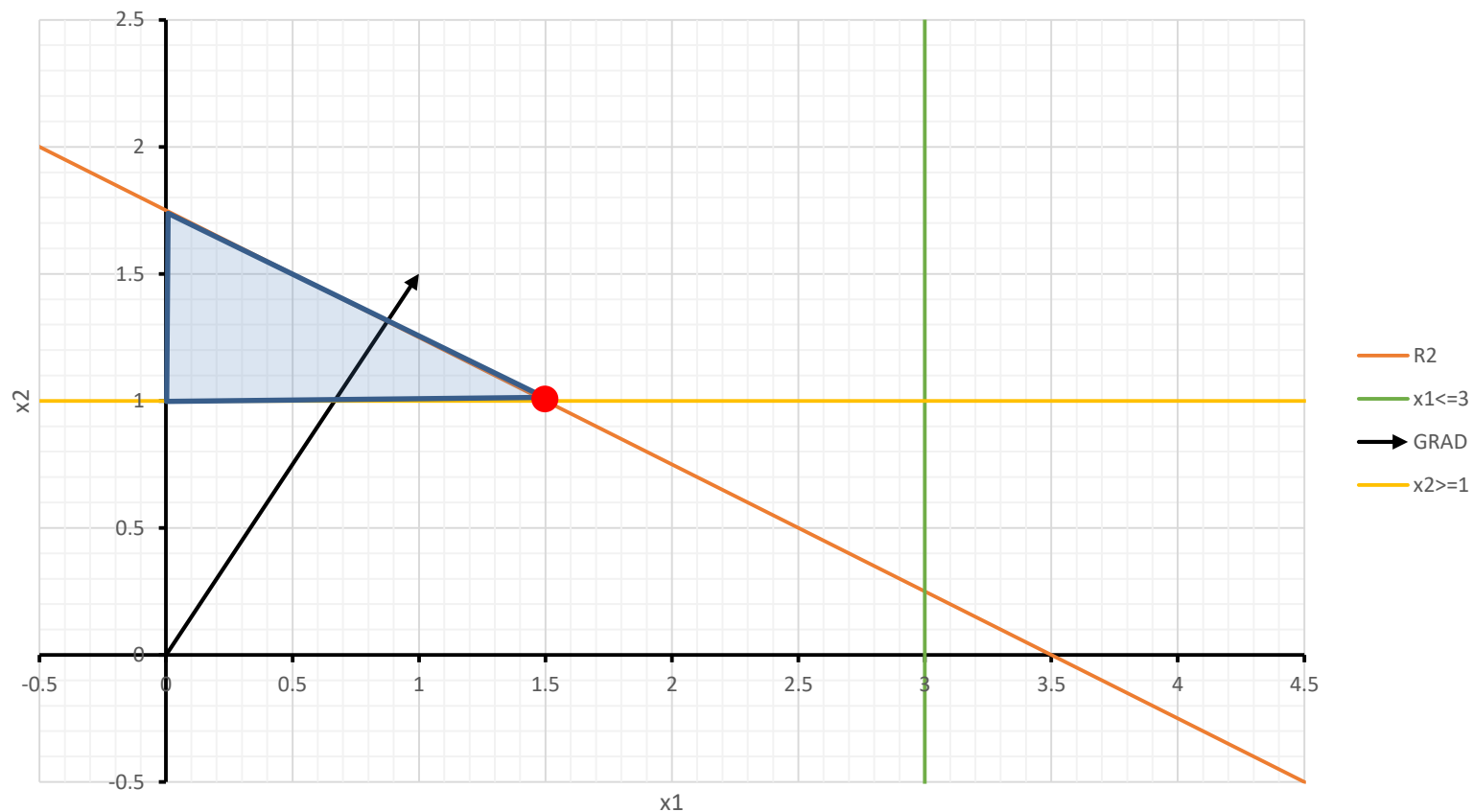
P₄



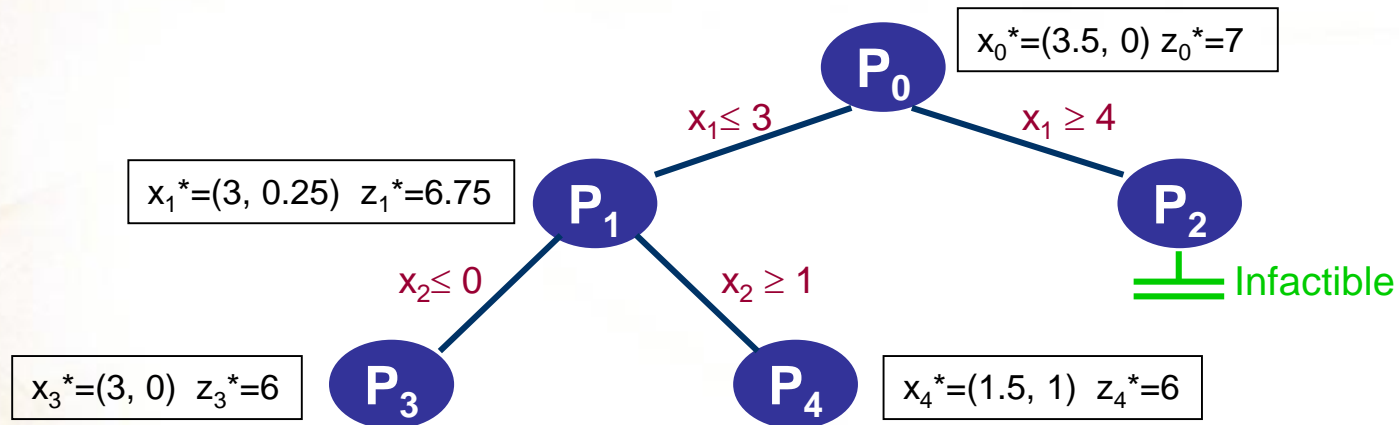
Método de ramificación y acotación

P_4

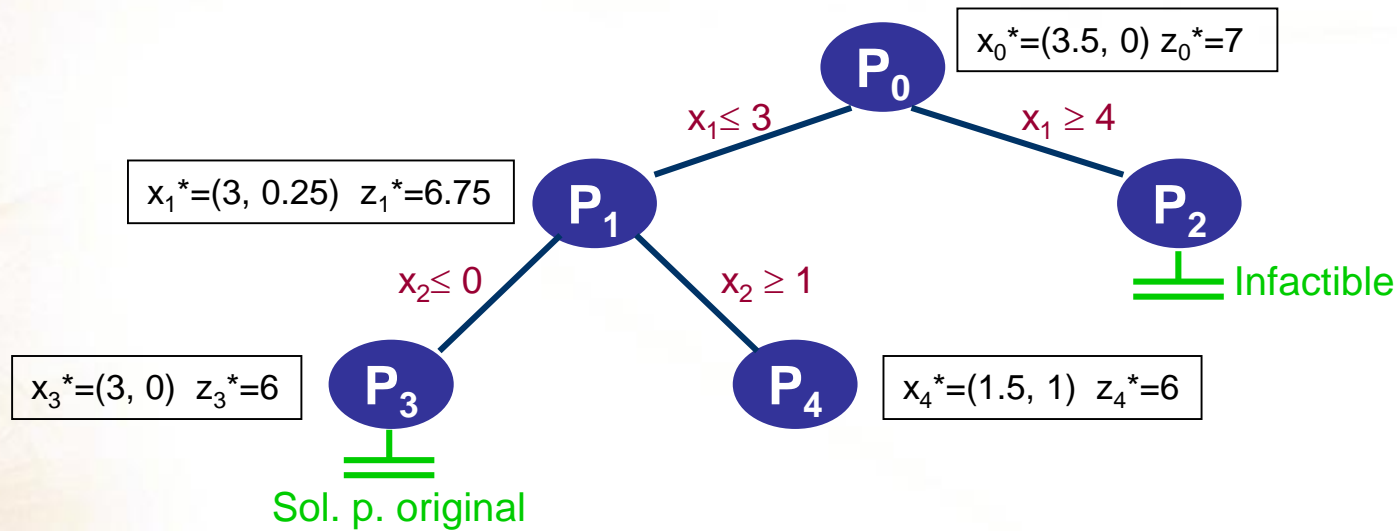
$$x_4^* = (1.5, 1) \quad z_4^* = 6$$



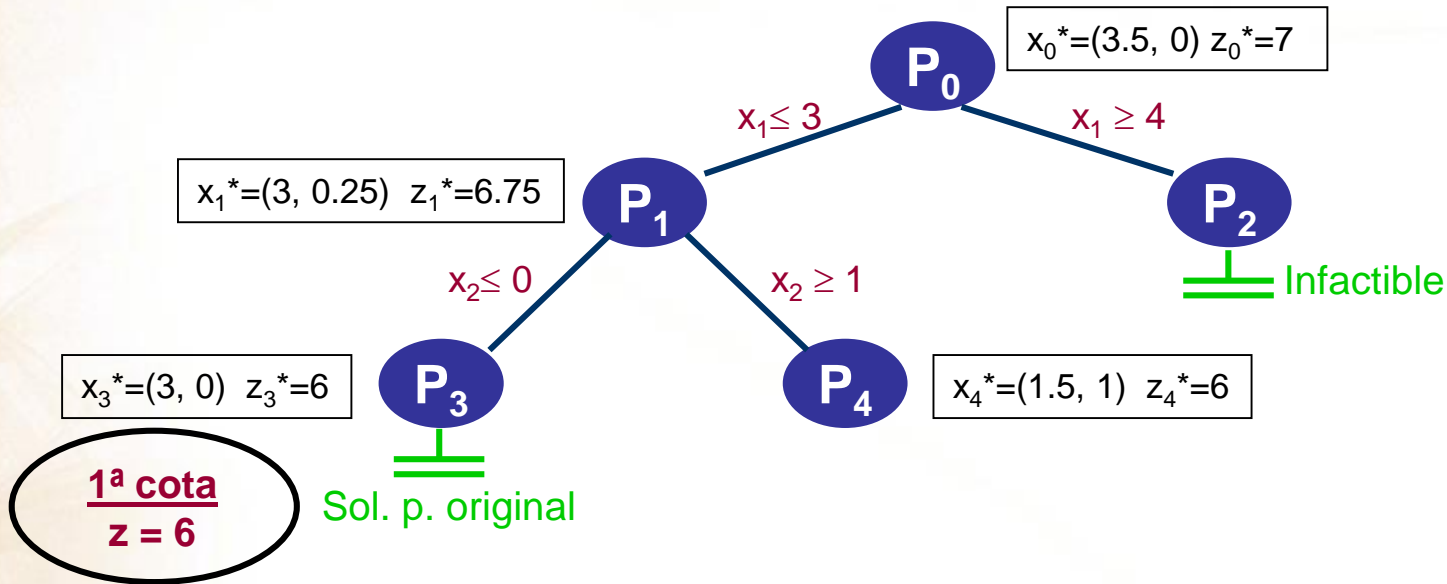
Método de ramificación y acotación



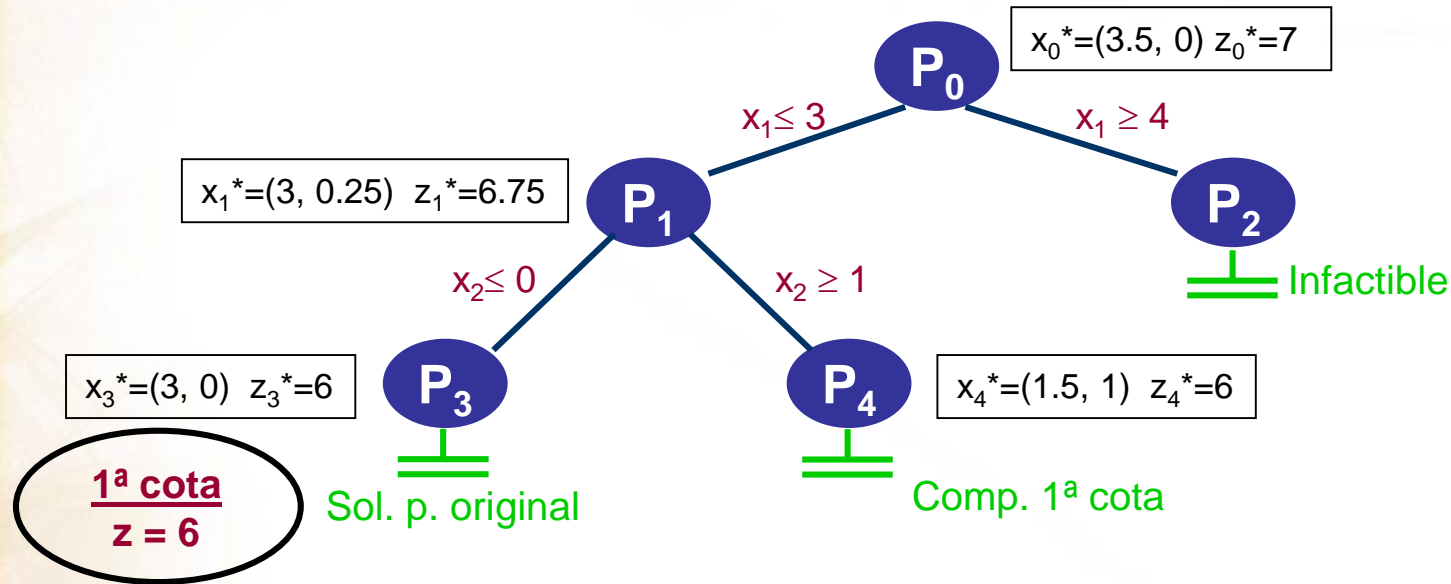
Método de ramificación y acotación



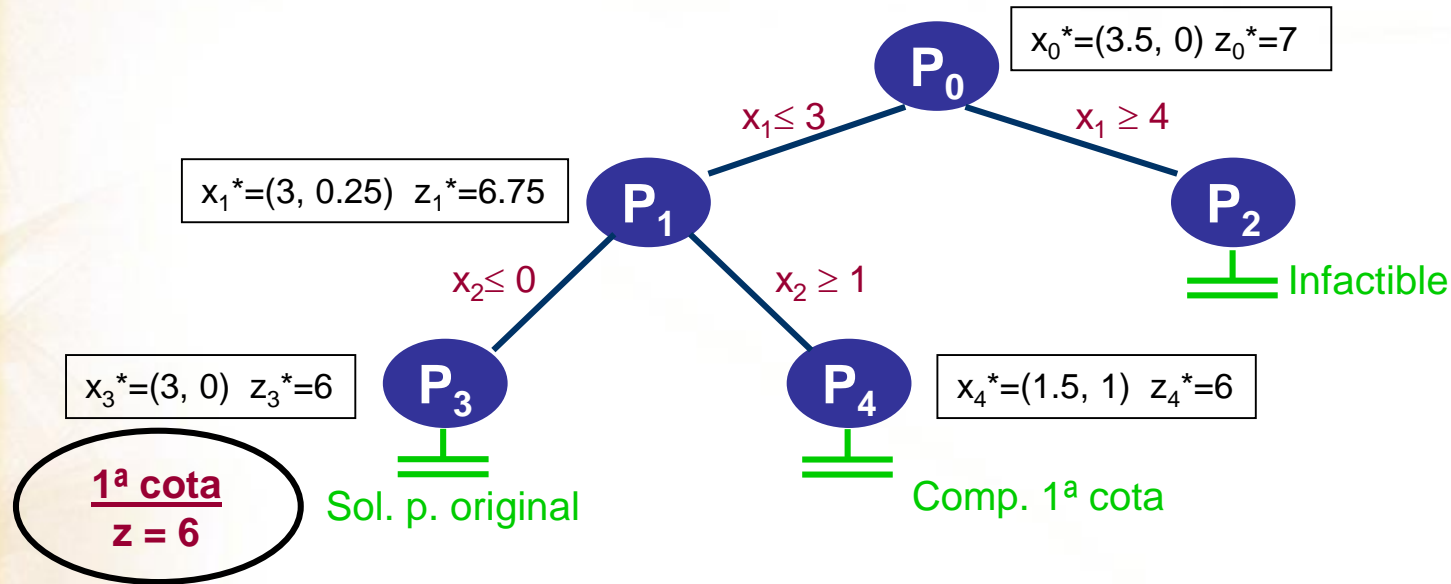
Método de ramificación y acotación



Método de ramificación y acotación



Método de ramificación y acotación



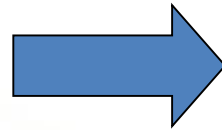
SOLUCIÓN: $x^*=(3, 0)$ $z^*=6$

Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 2x_1 + 3x_2 \\ s.a : & 5x_1 + 7x_2 \leq 35 \\ & 4x_1 + 9x_2 \leq 36 \\ & x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+ \end{array} \right\}$$

Problema Original

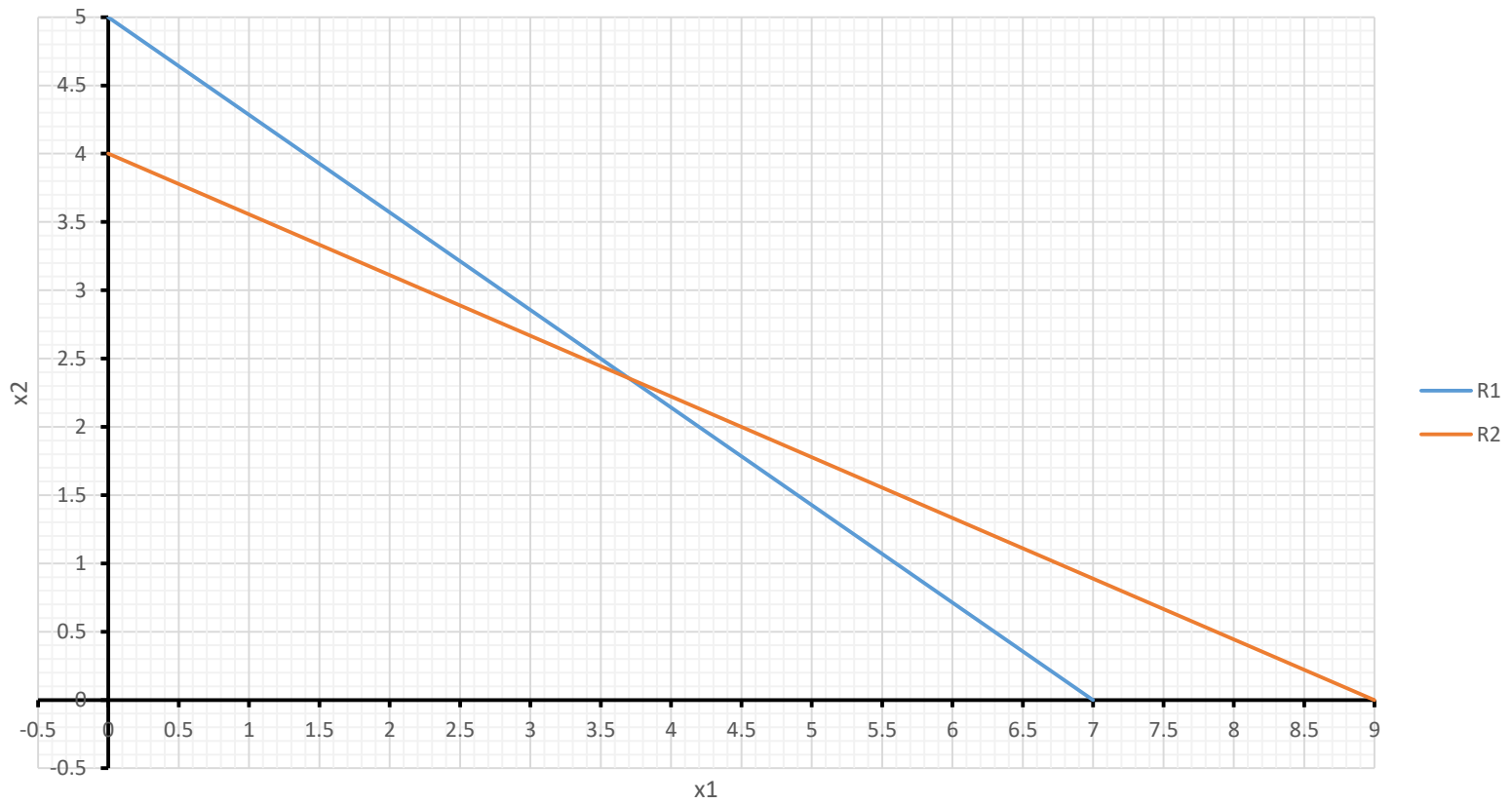


$$\left. \begin{array}{ll} \max & 2x_1 + 3x_2 \\ s.a : & 5x_1 + 7x_2 \leq 35 \\ & 4x_1 + 9x_2 \leq 36 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$

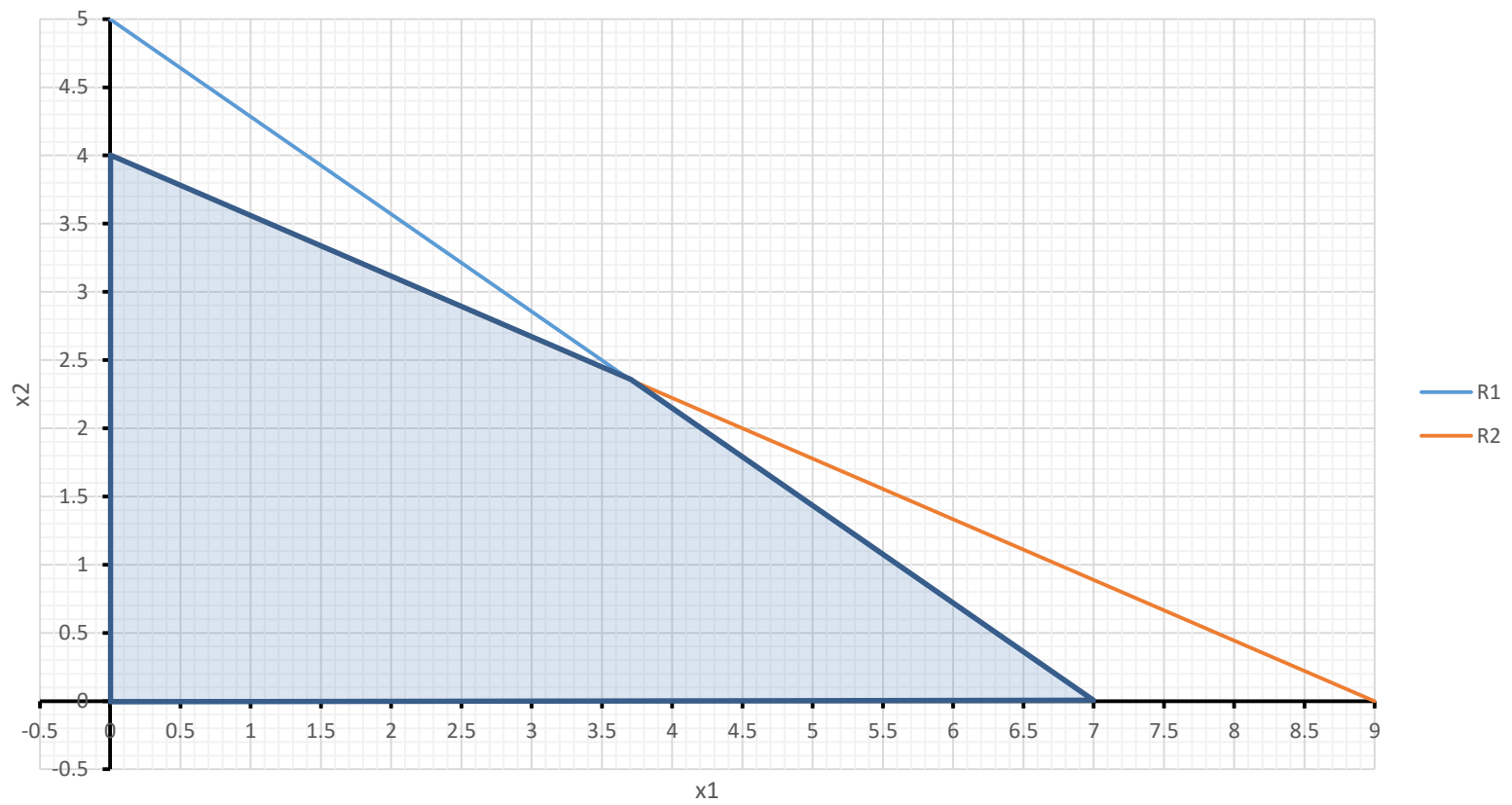
Problema Relajado

P_0

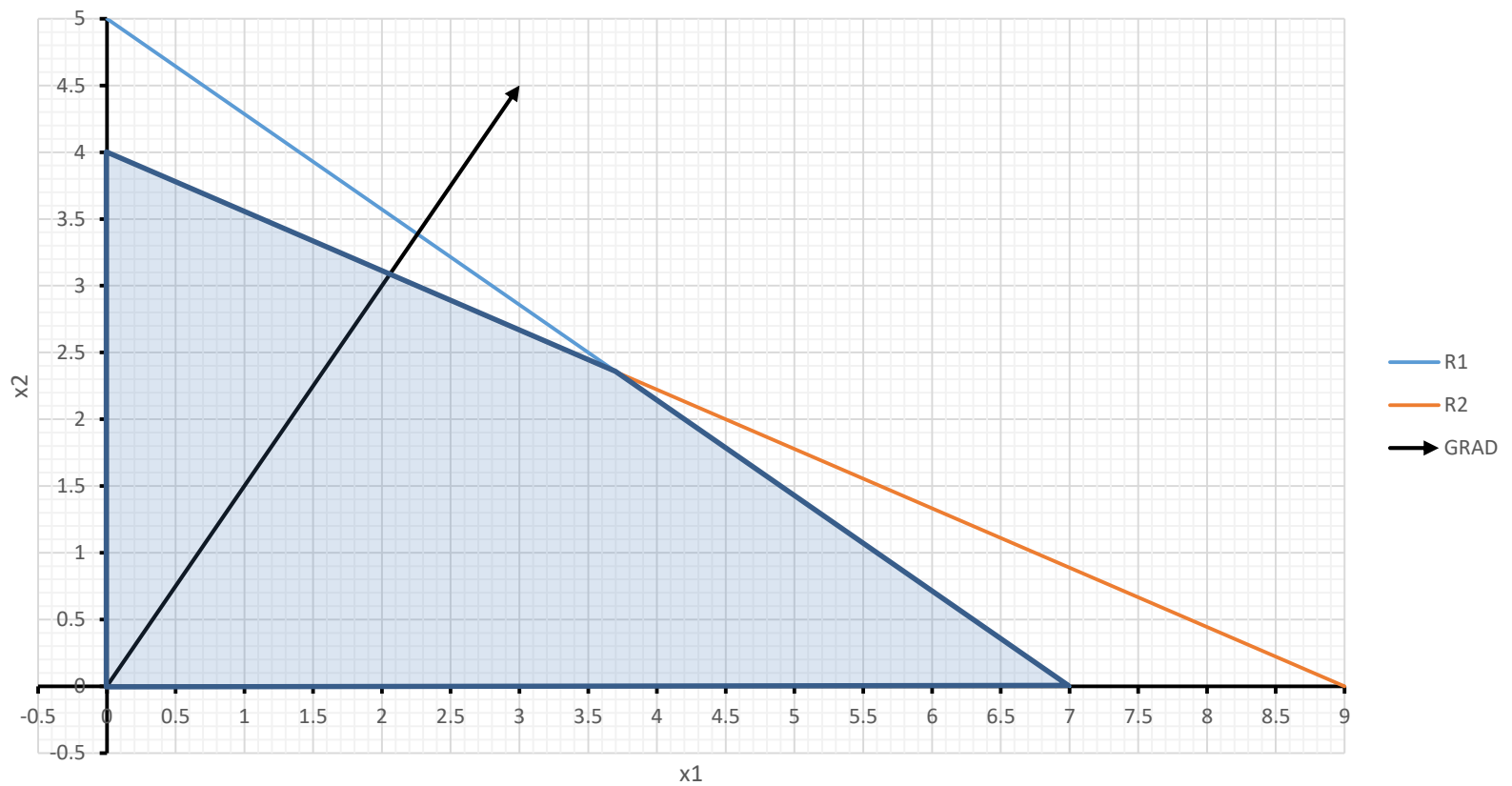
P_0



P_0

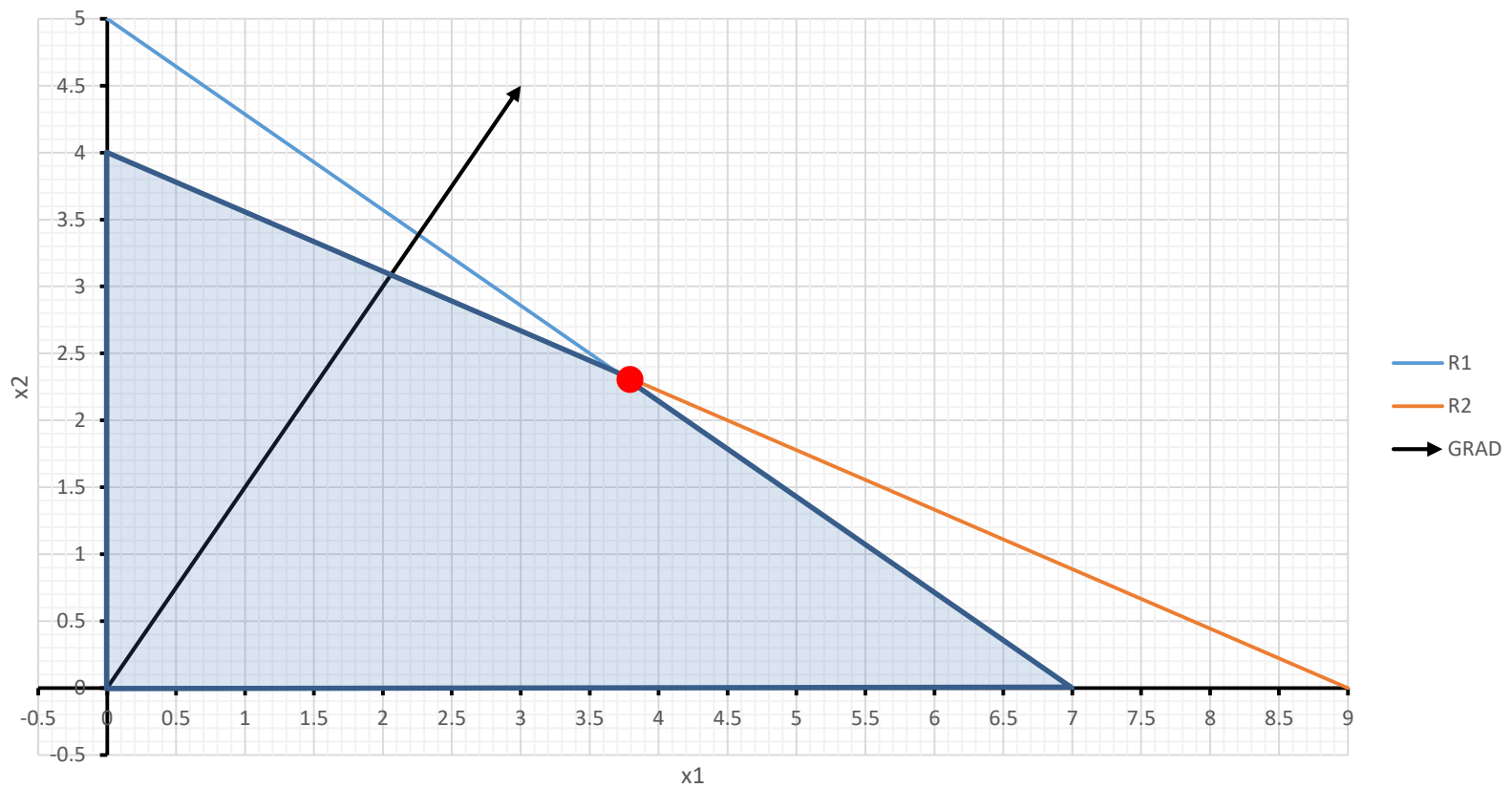


P_0



P_0

$$x_0^* = (3.71, 2.4) \quad z_0^* = 14.47$$



P_0

$$x_0^*=(3.71, 2.4) \quad z_0^*=14.47$$

P_0 $x_0^*=(3.71, 2.4) z_0^*=14.47$

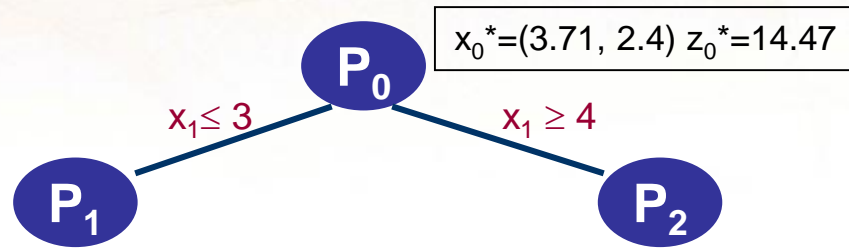
Mayor parte fraccionaria

P₀

$$x_0^* = (3.71, 2.4) \quad z_0^* = 14.47$$

Mayor parte fraccionaria

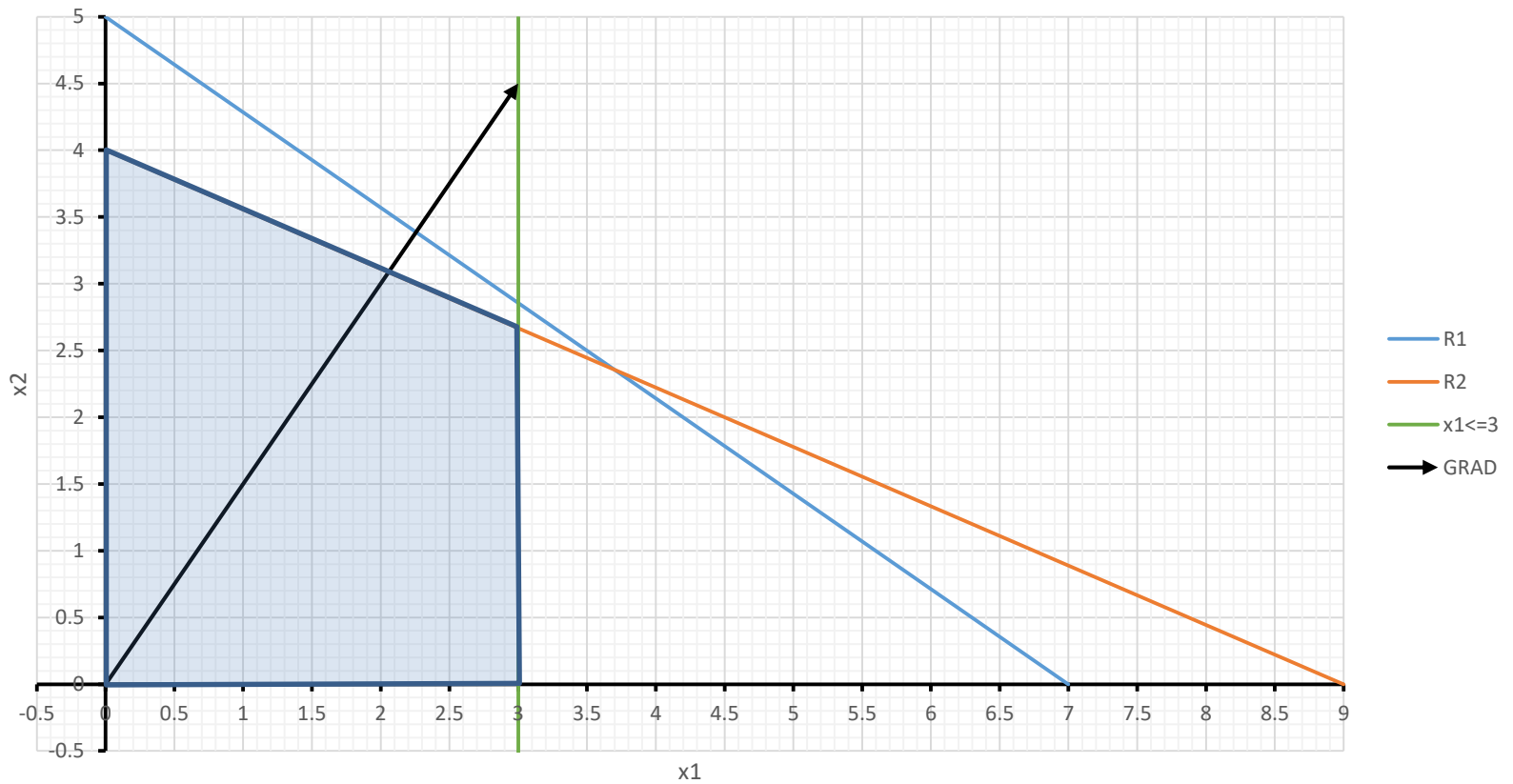
Se ramifica por x1



$$P_1 = P_0 + \{x_1 \leq 3\}$$

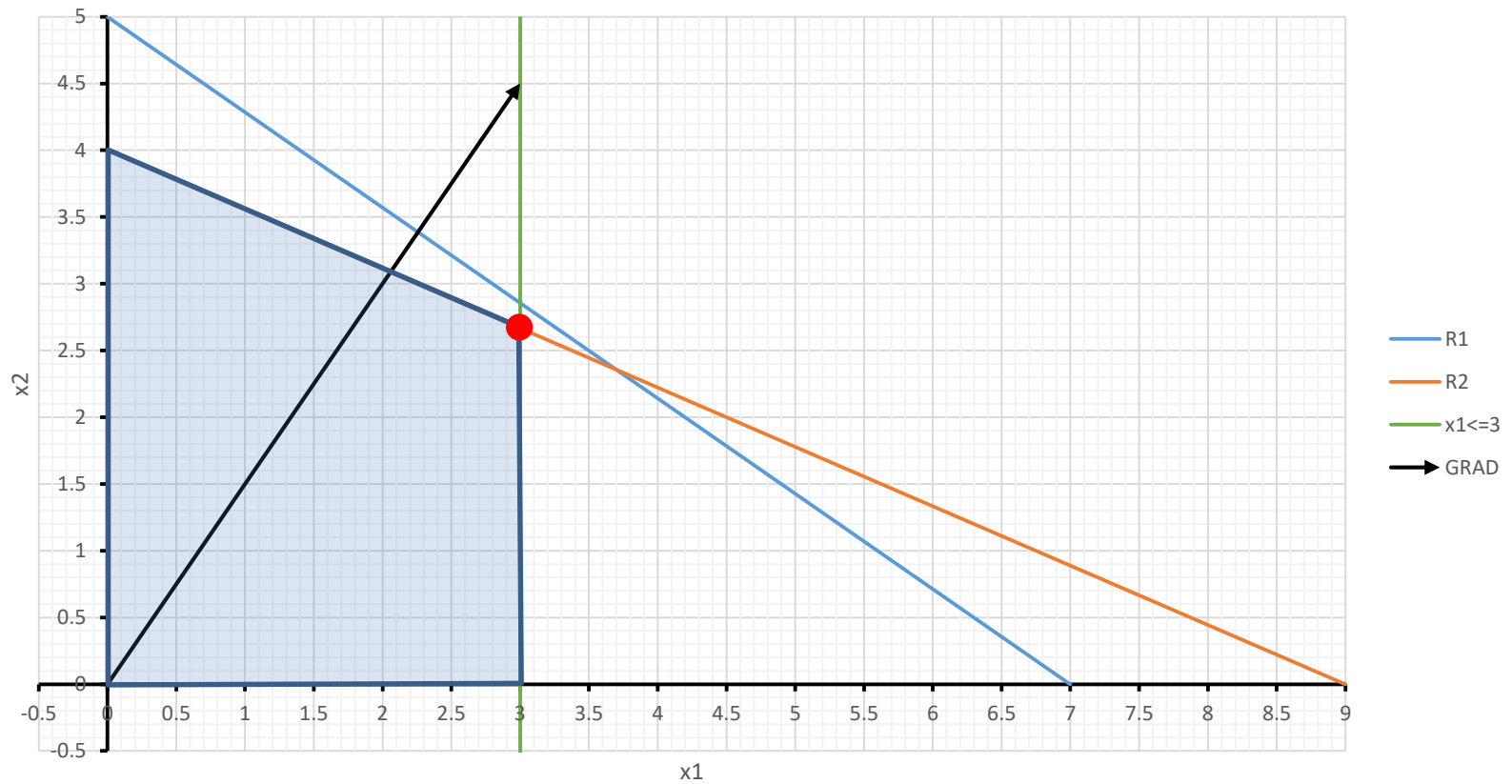


P_1

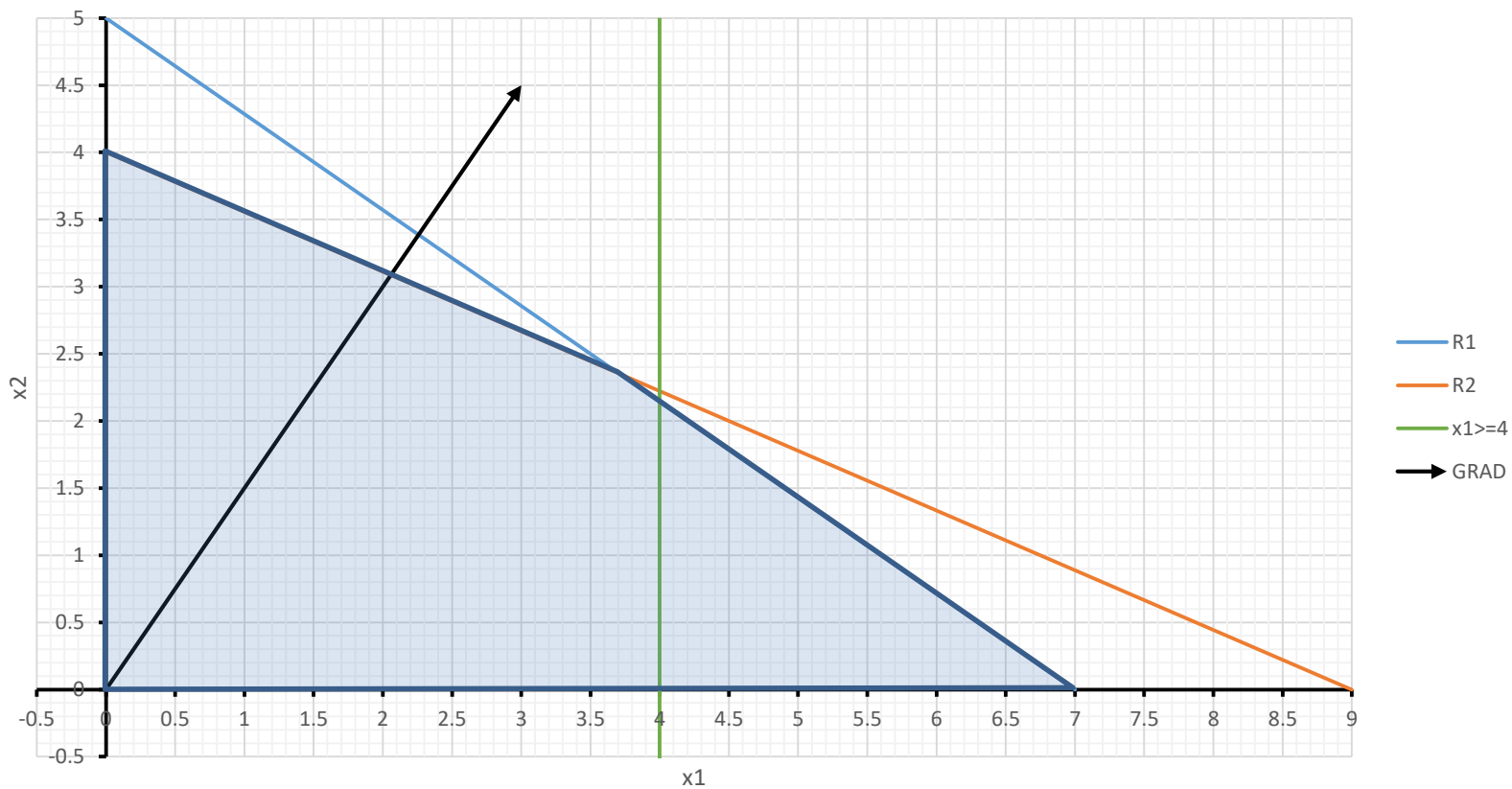


P_1

$$x_1^* = (3, 2.67) \quad z_1^* = 14$$



$$P_2 = P_0 + \{x_1 \geq 4\}$$

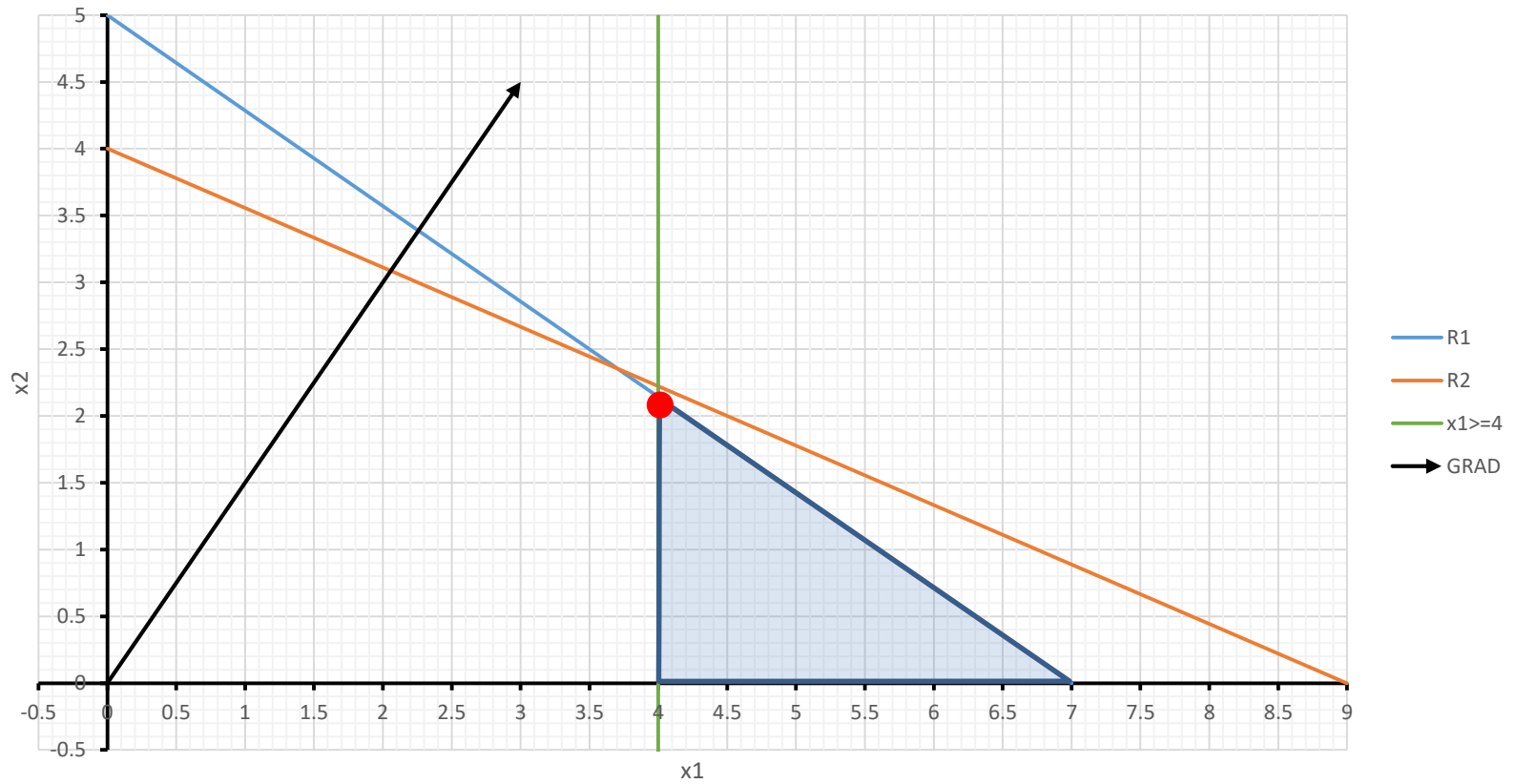


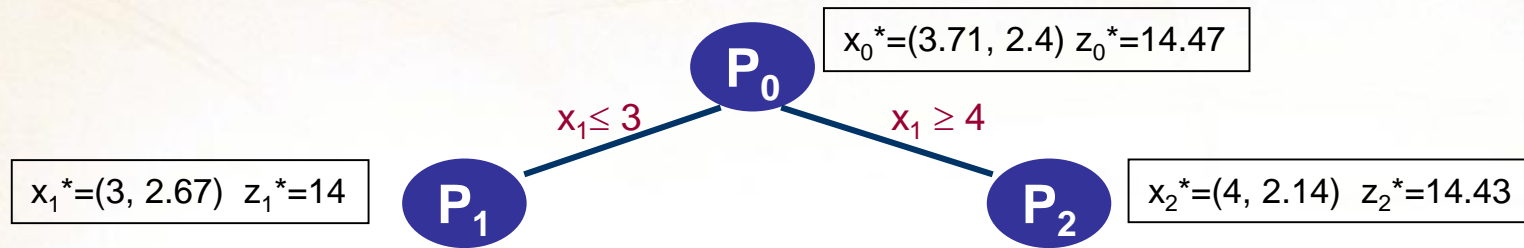
P_2

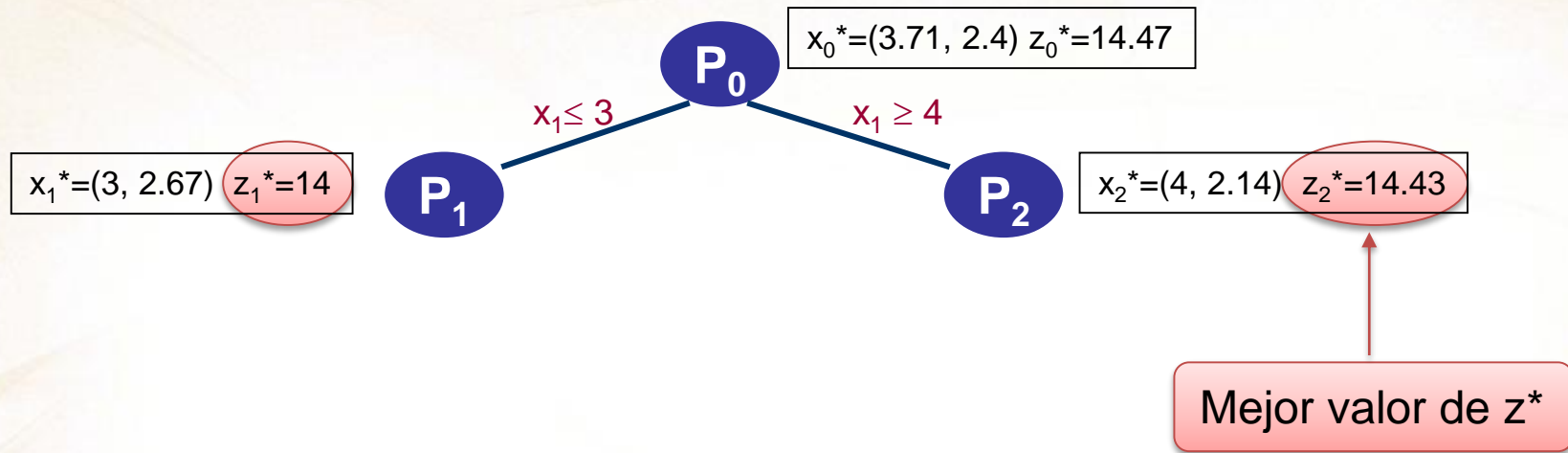


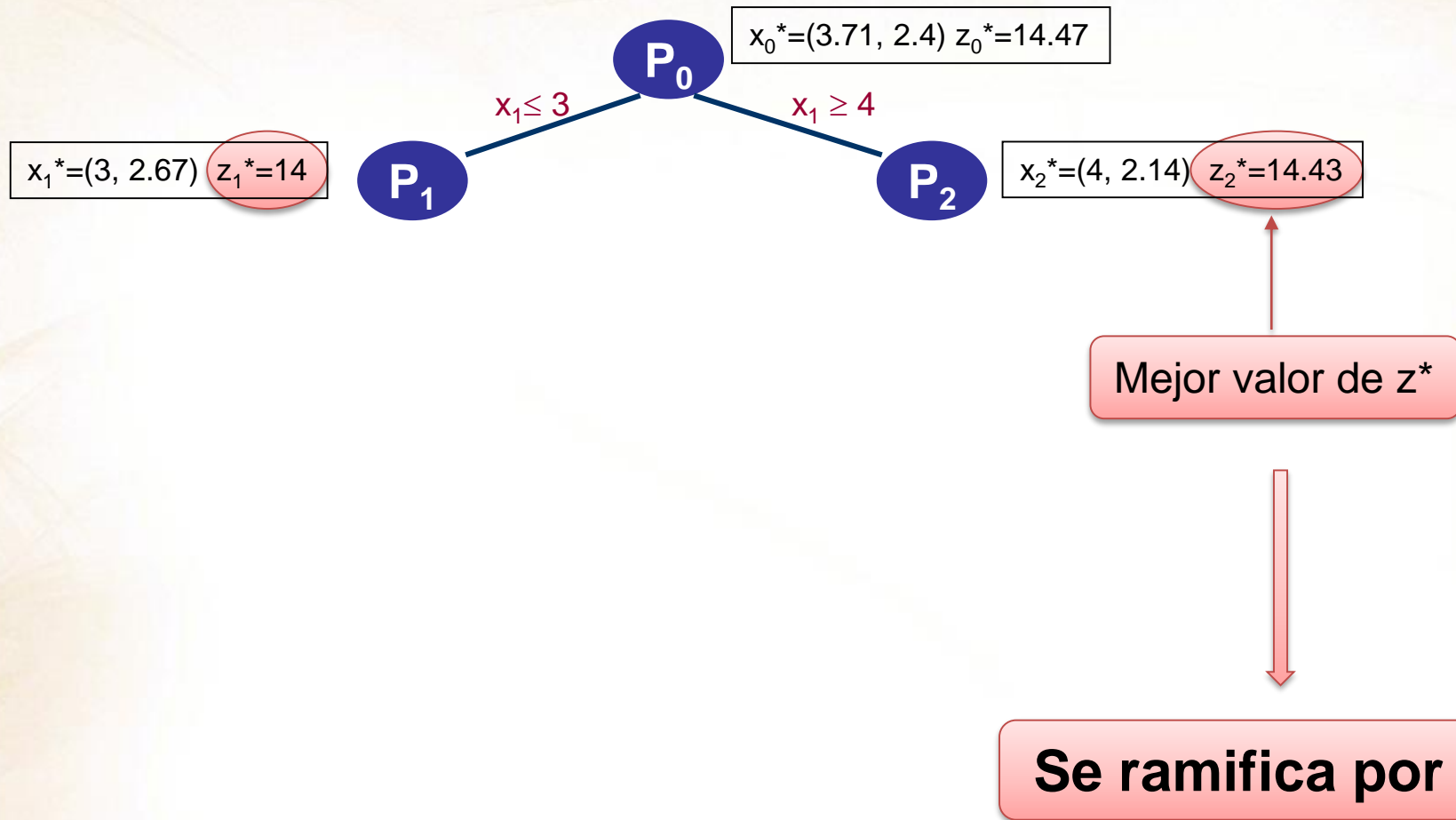
P_2

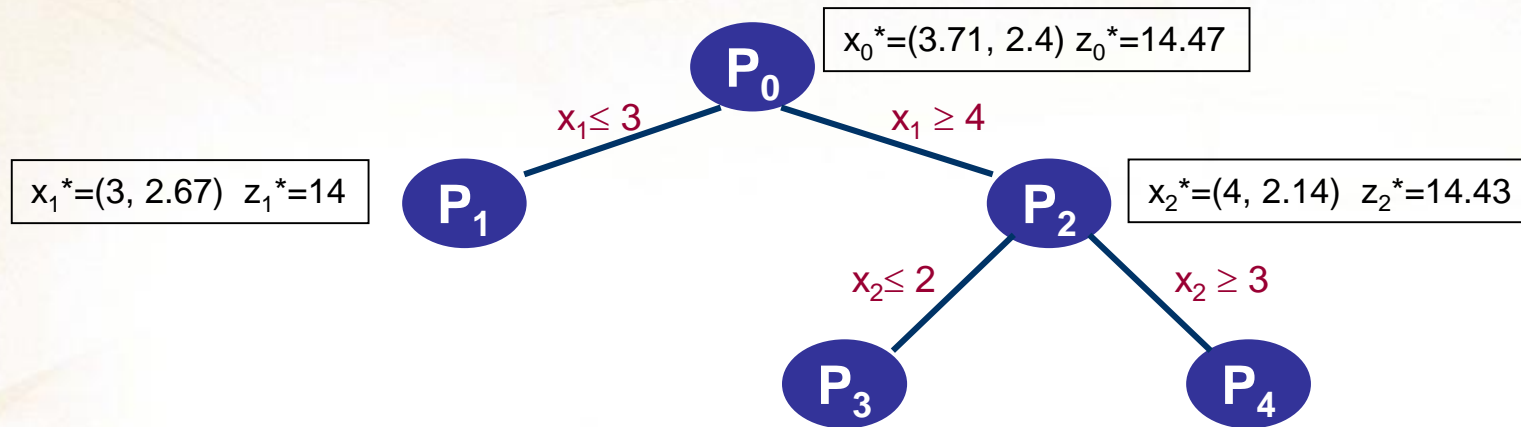
$$x_2^* = (4, 2.14) \quad z_2^* = 14.43$$



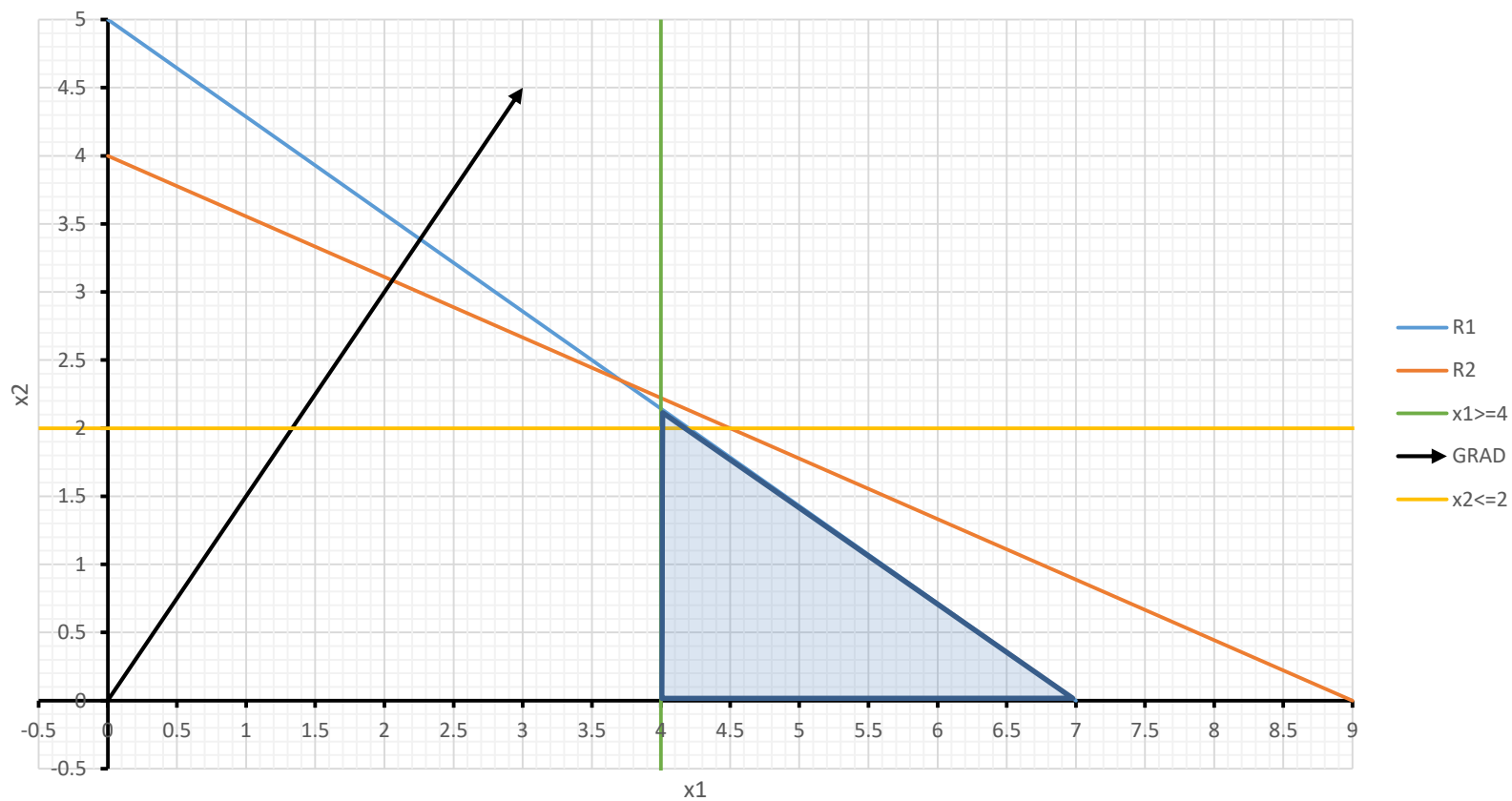




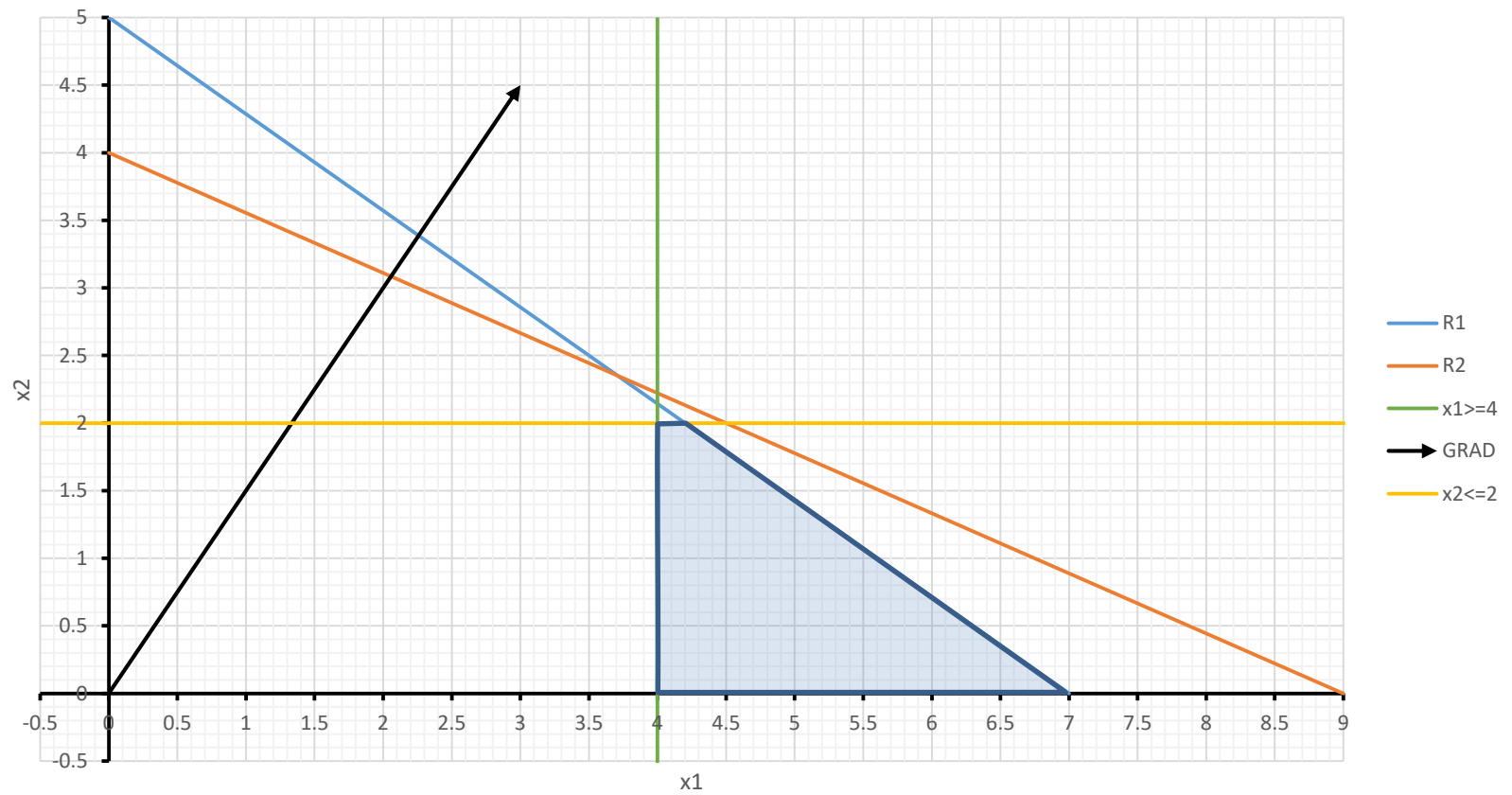




$$P_3 = P_2 + \{x_2 \leq 2\}$$

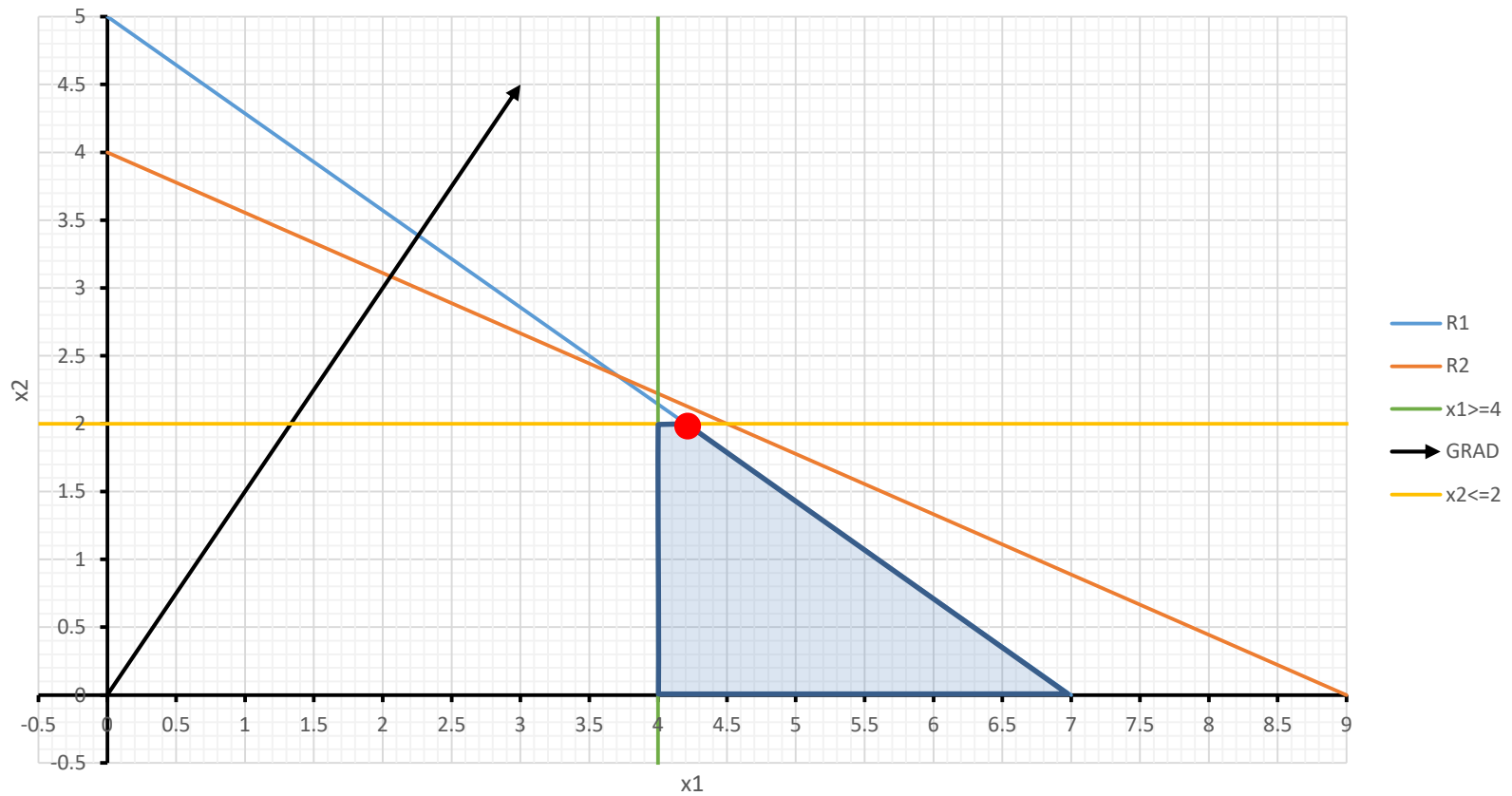


P_3

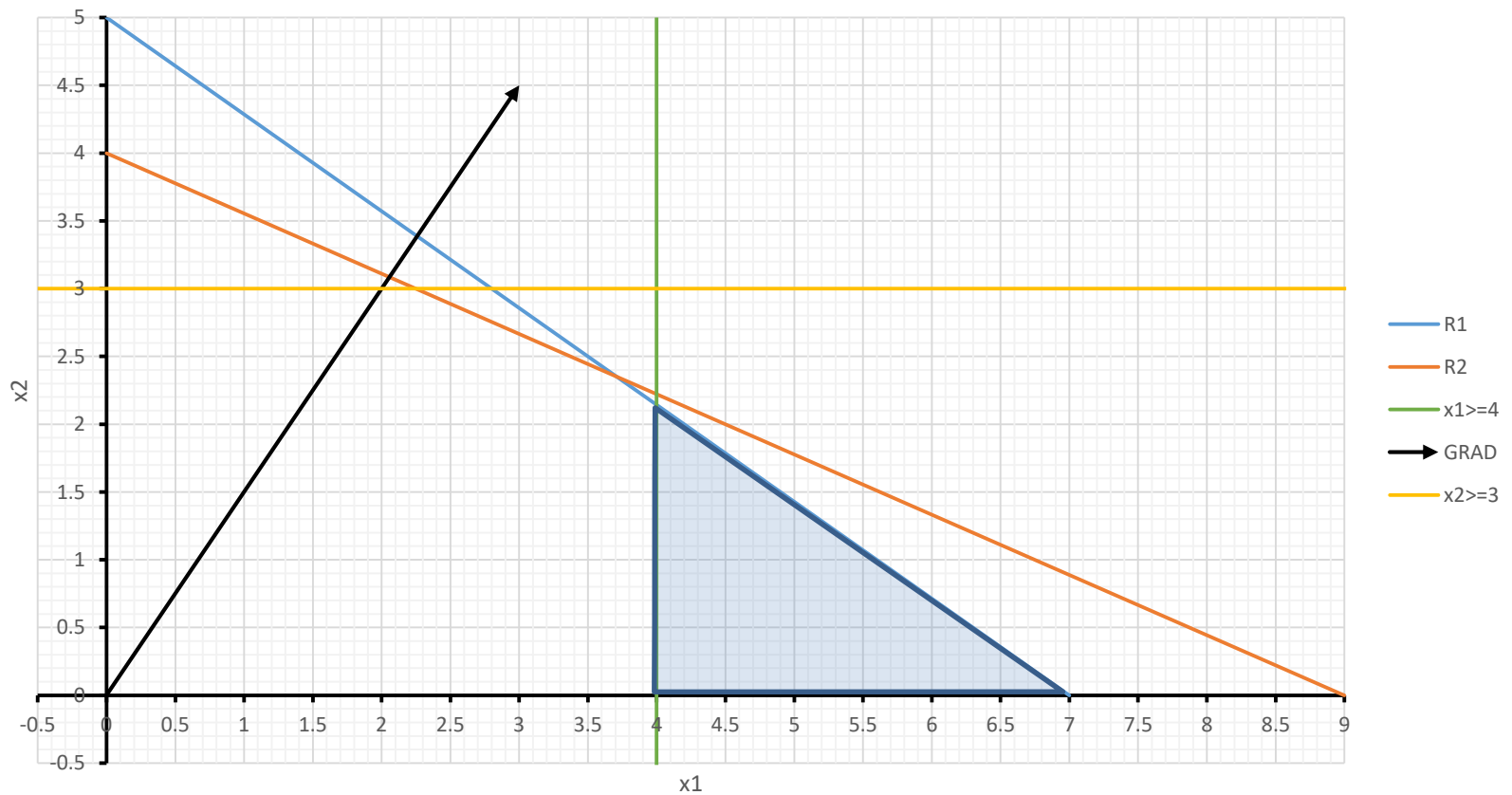


P_3

$$x_3^* = (4.19, 2) \quad z_3^* = 14.4$$

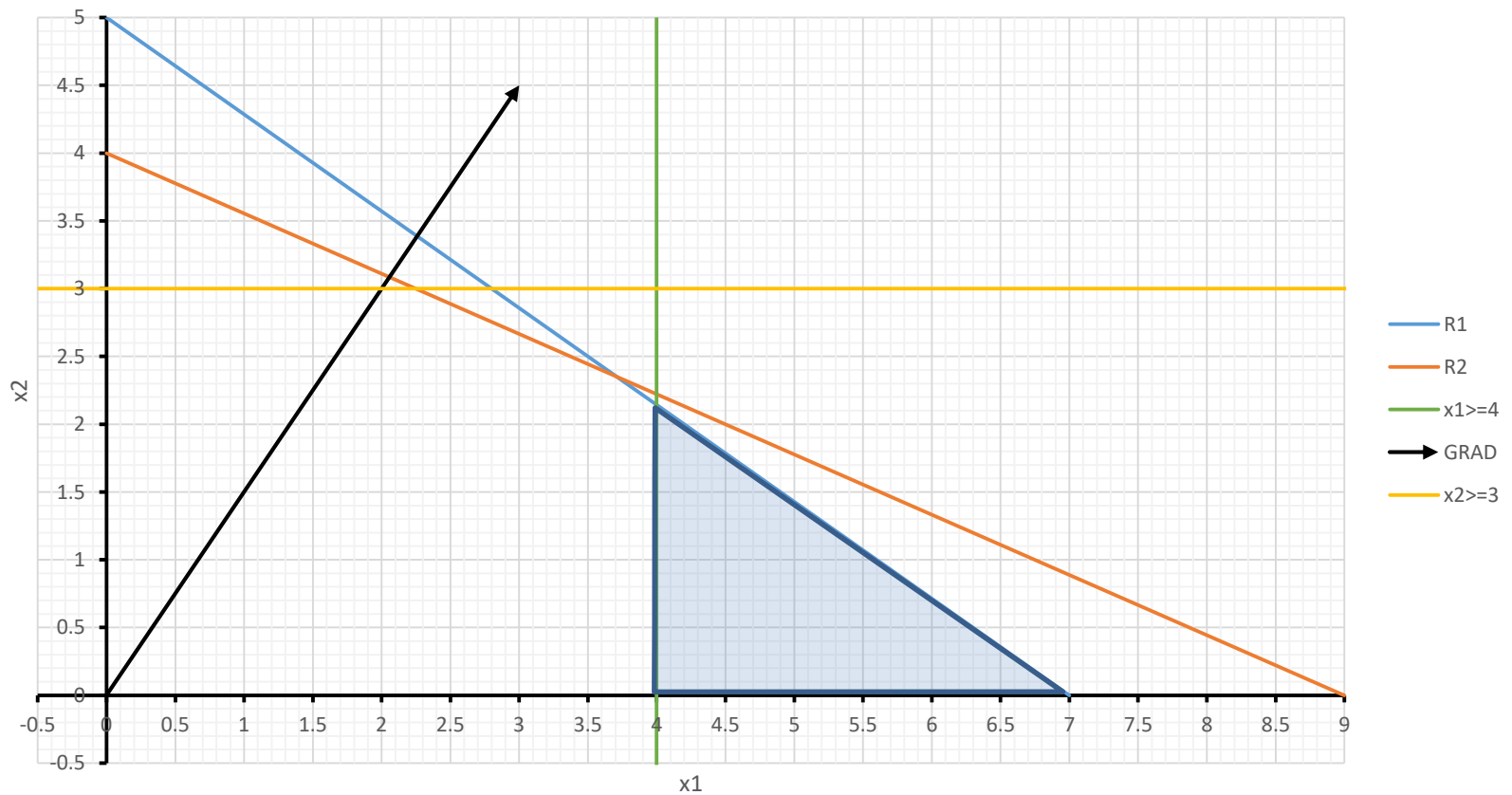


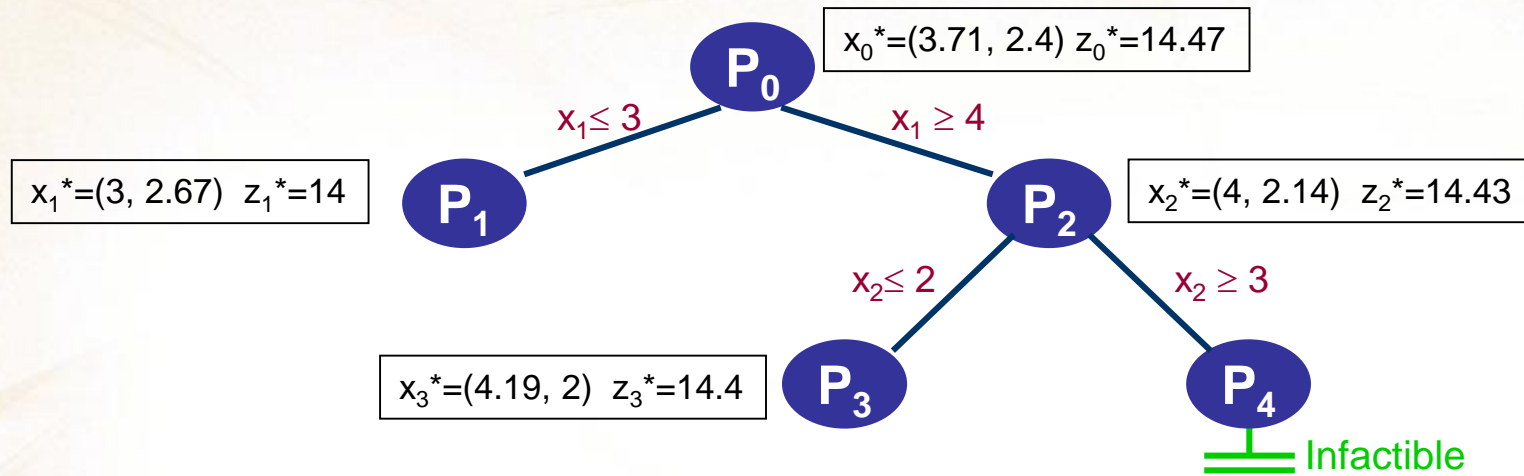
$$P_4 = P_2 + \{x_2 \geq 3\}$$

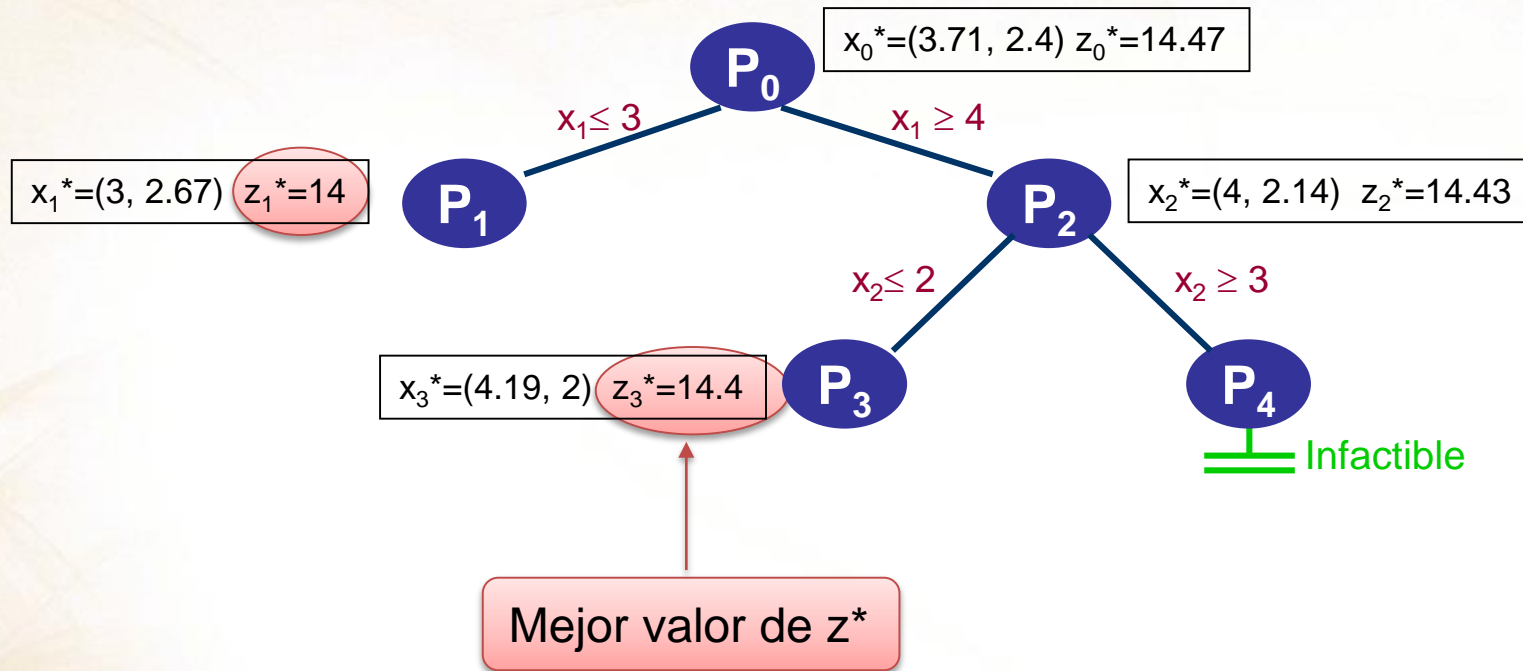


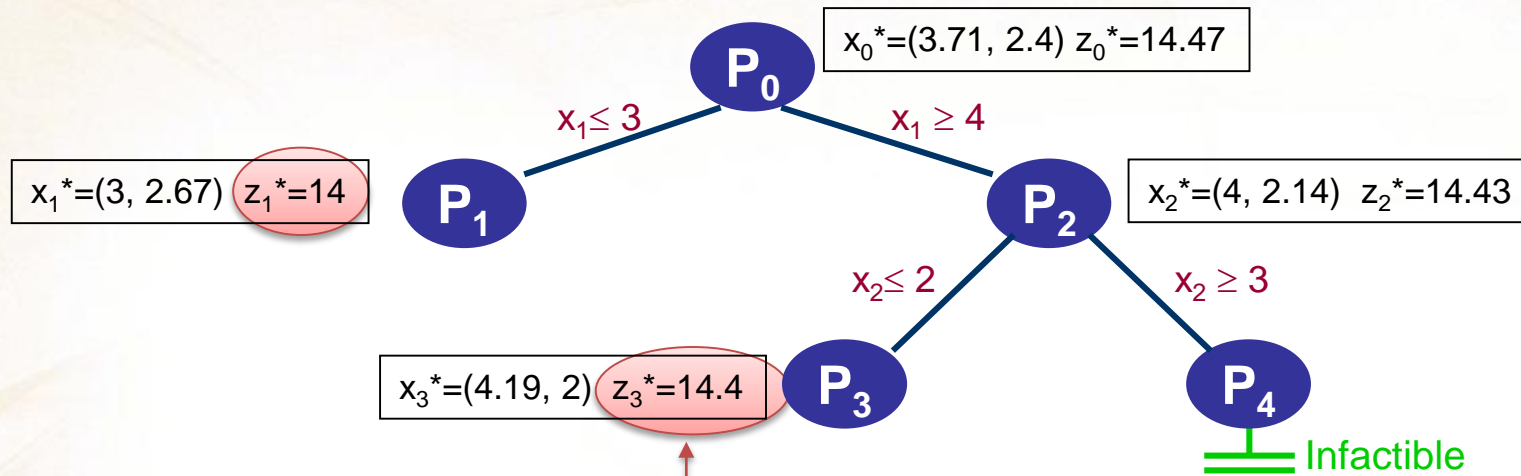
P₄

Infactible



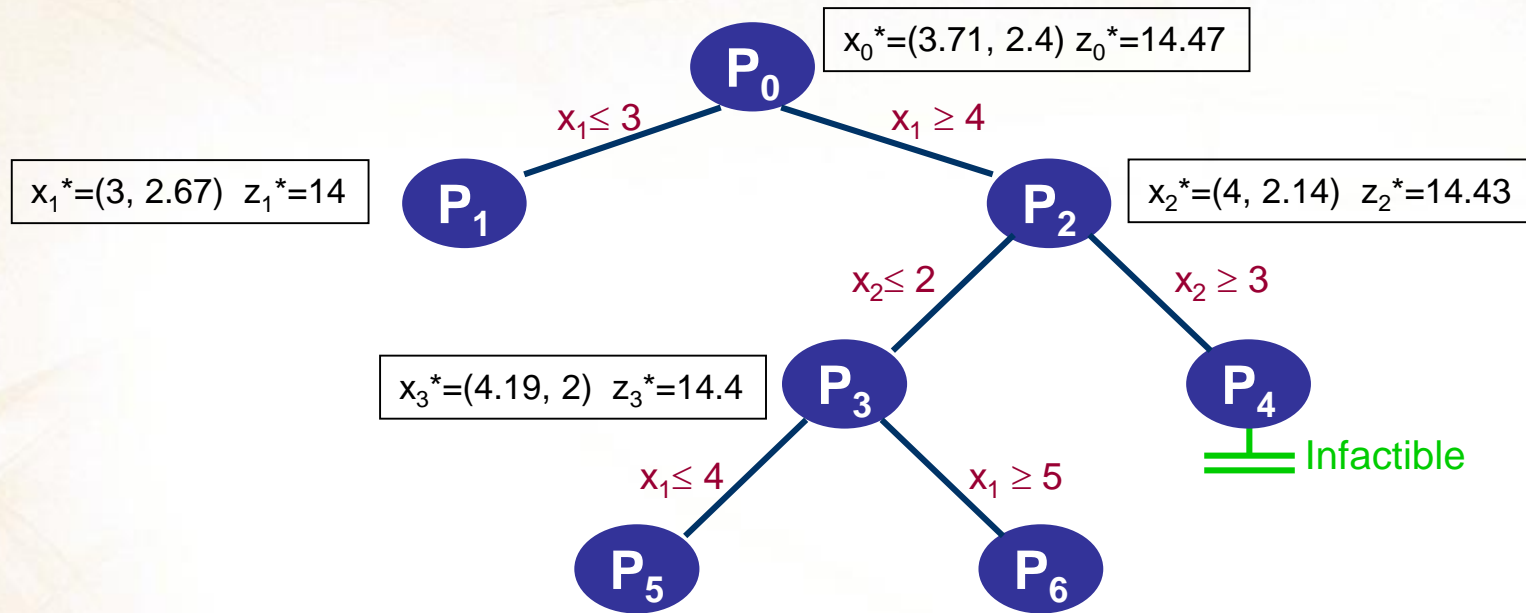




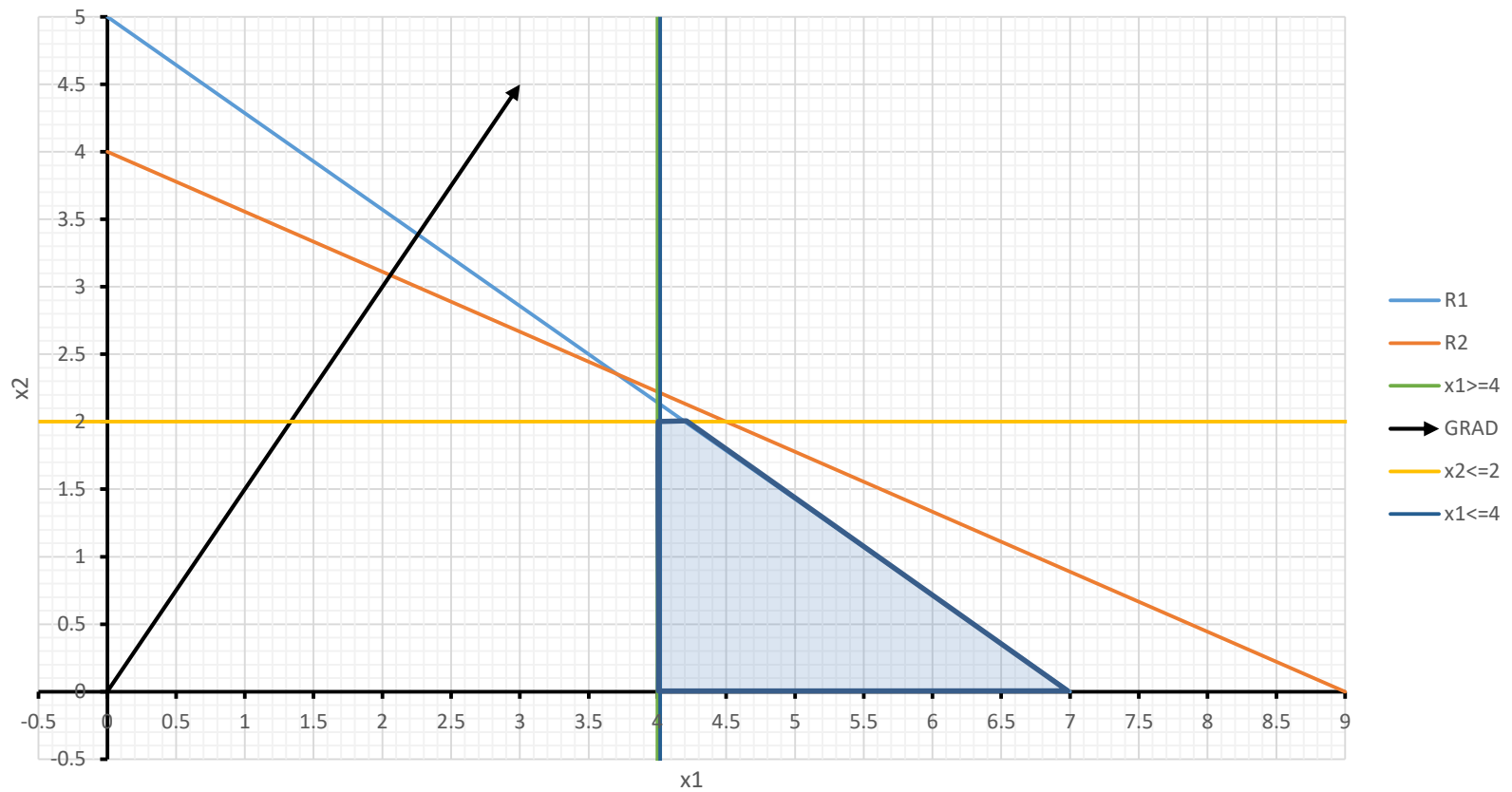


Mejor valor de z^*

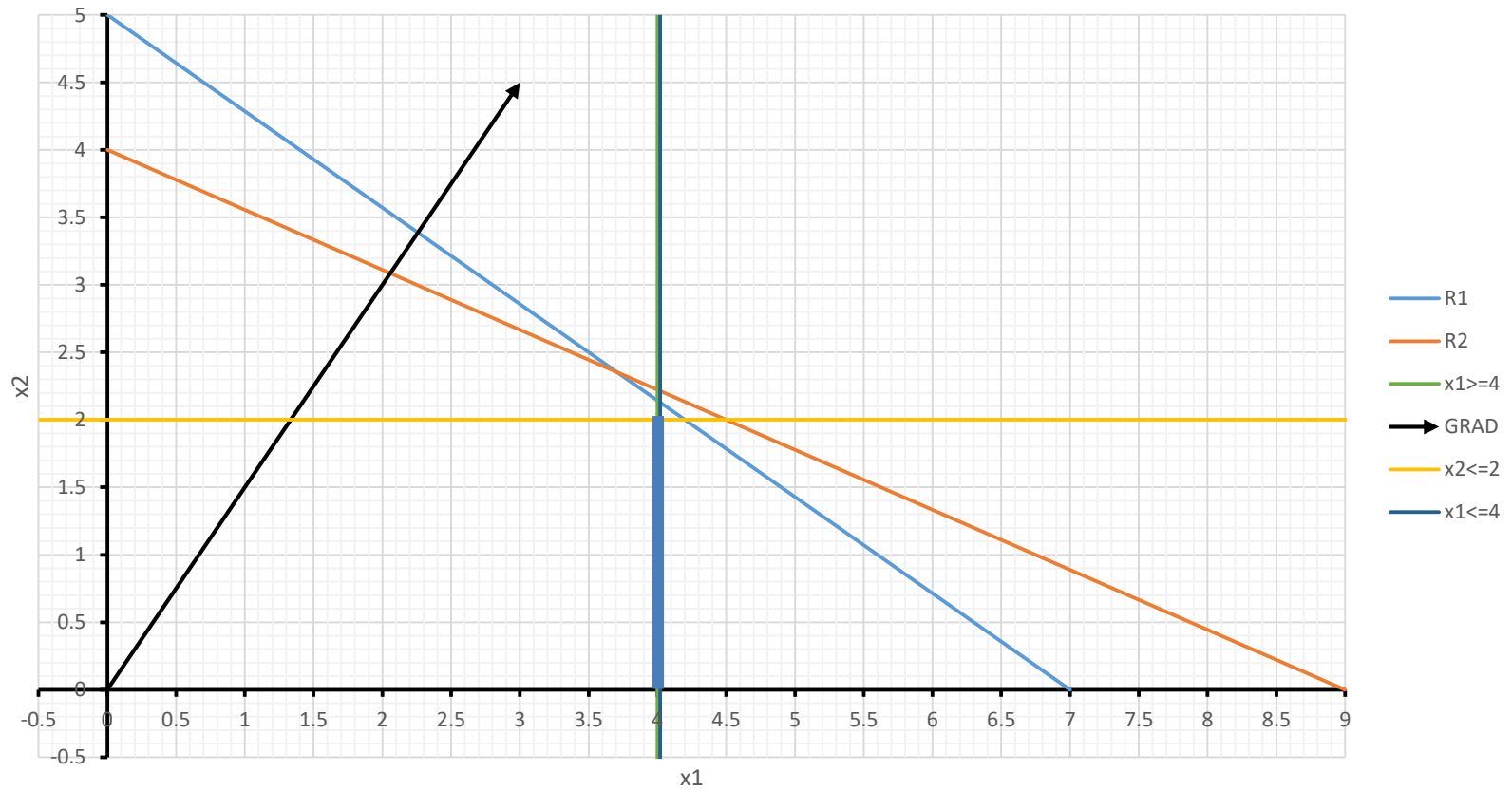
Se ramifica por P_3



$$P_5 = P_3 + \{x_1 \leq 4\}$$

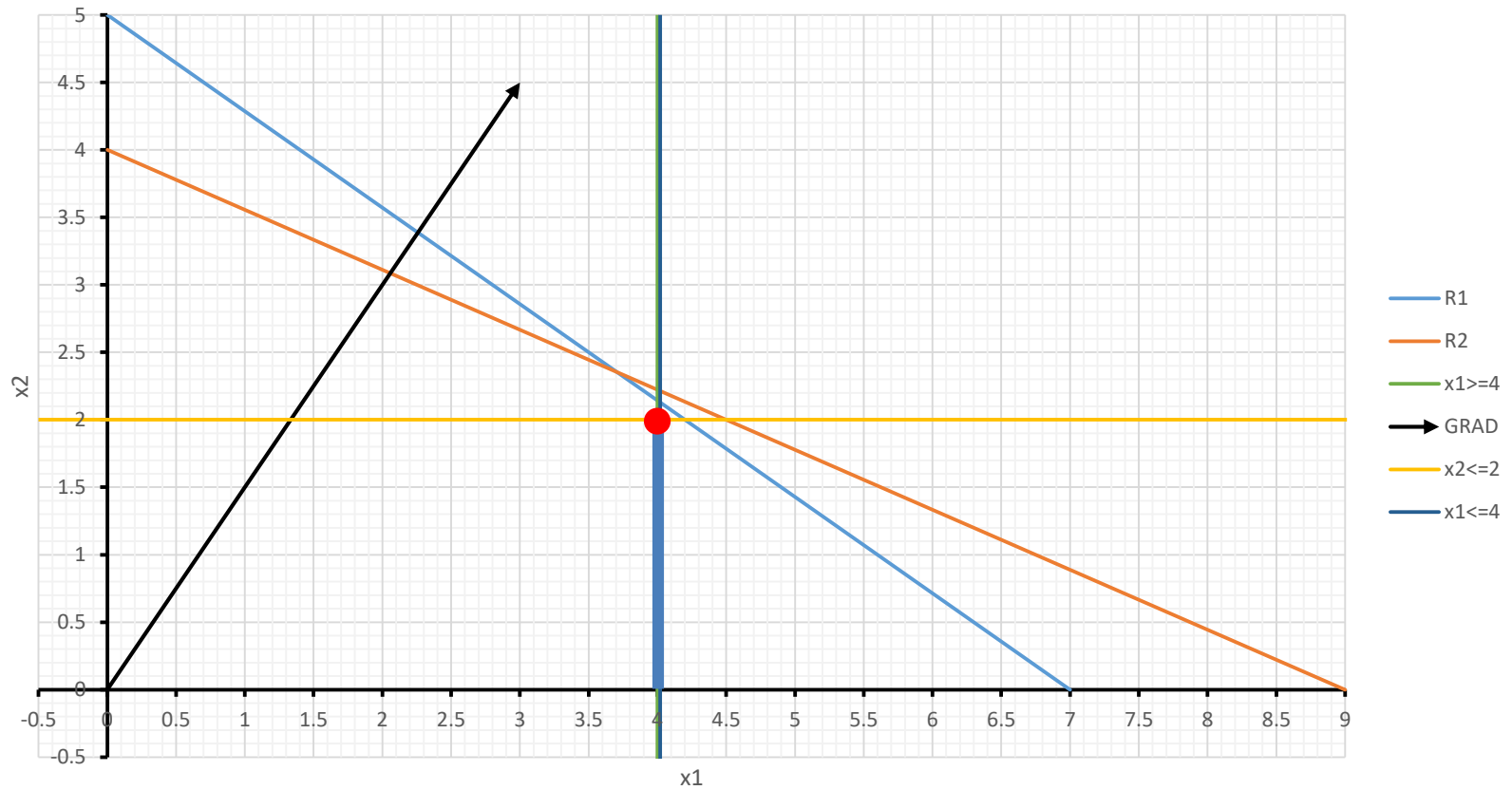


P_5

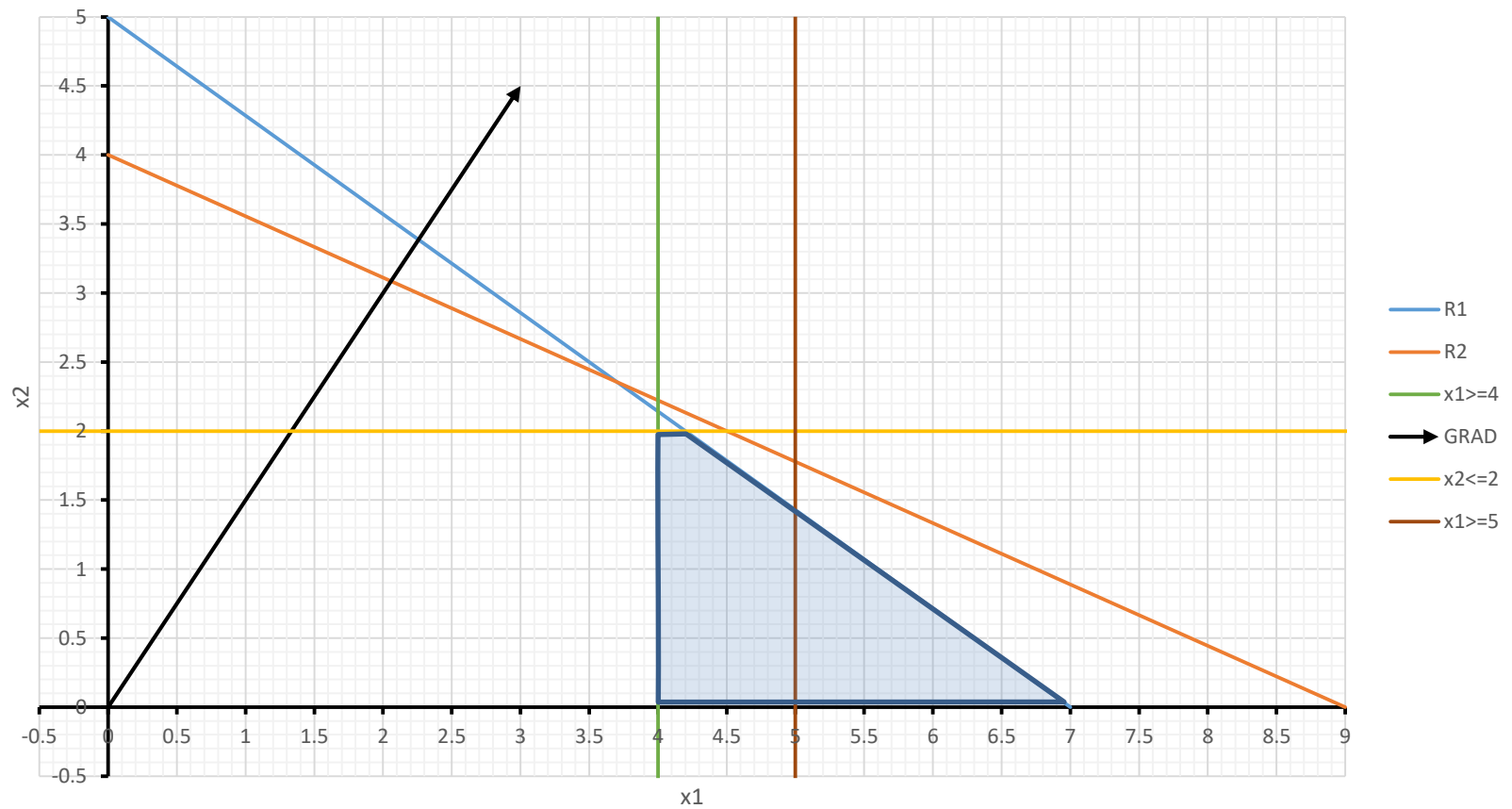


P_5

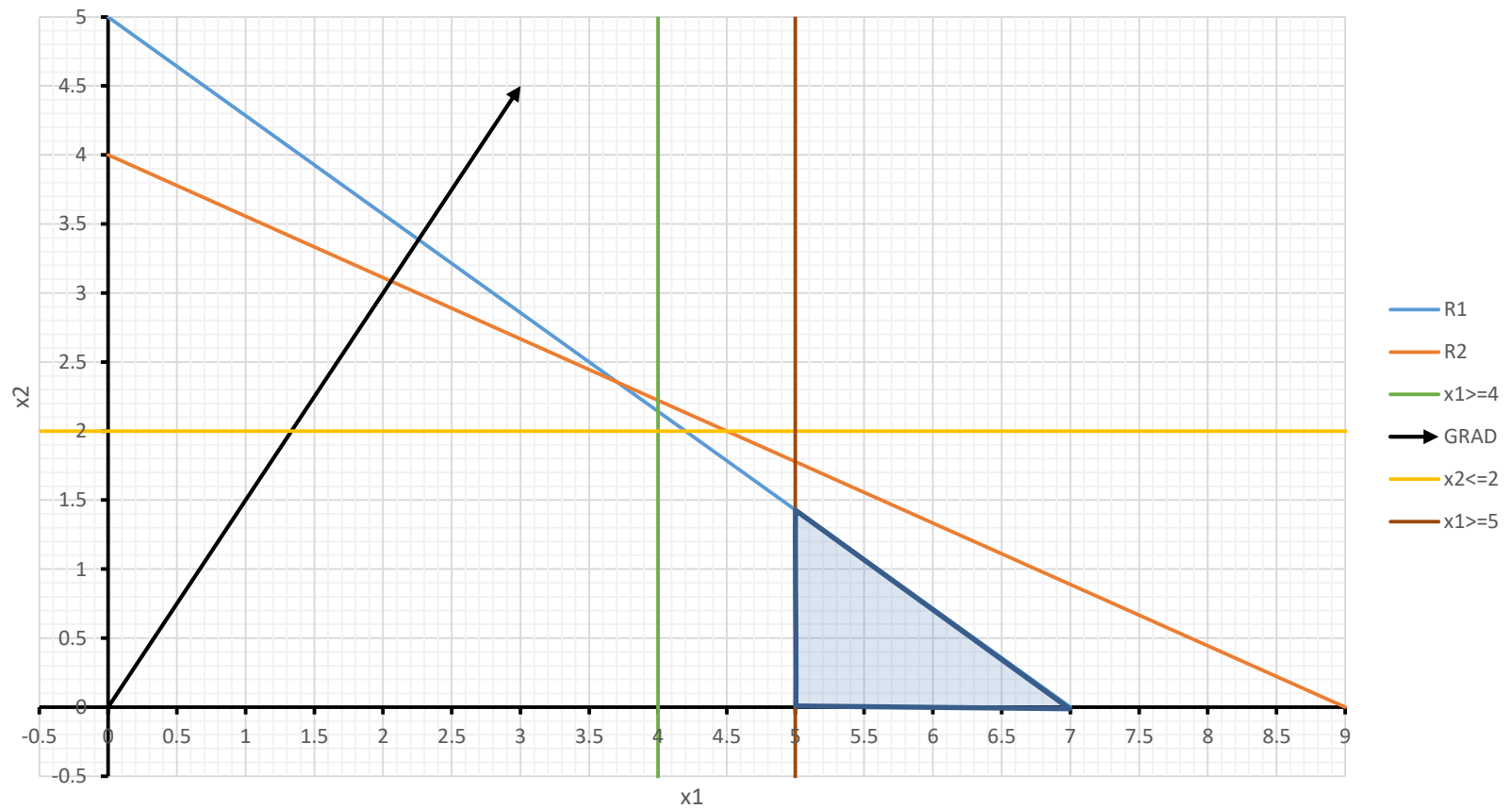
$$x_5^* = (4, 2) \quad z_5^* = 14$$



$$P_6 = P_3 + \{x_1 \geq 5\}$$

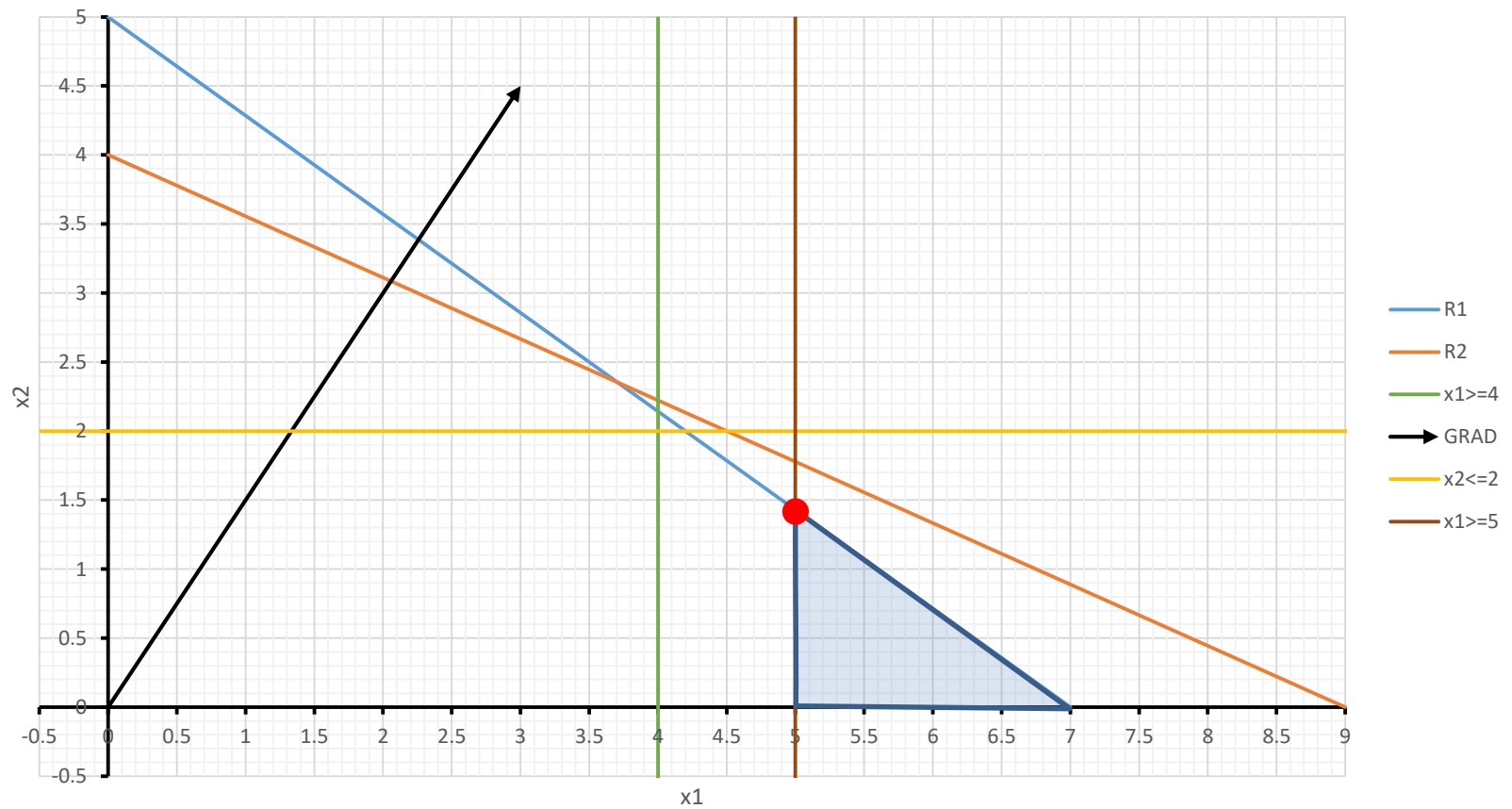


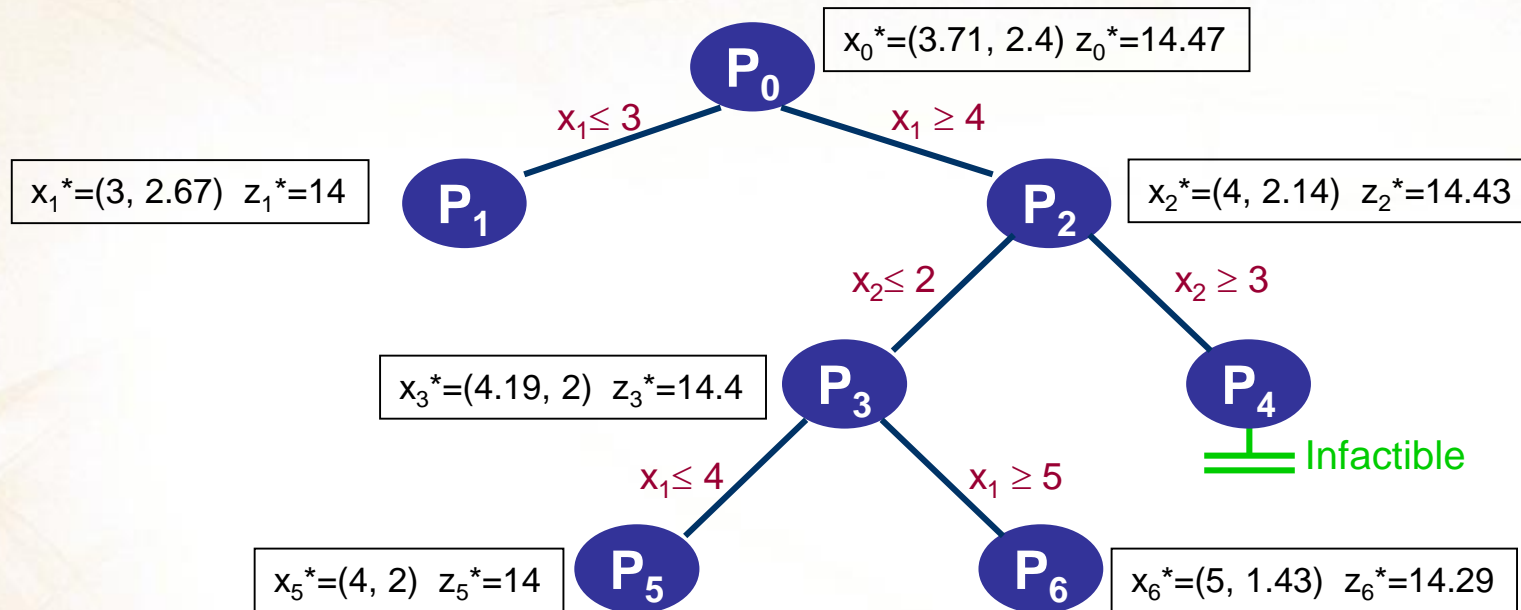
P_6

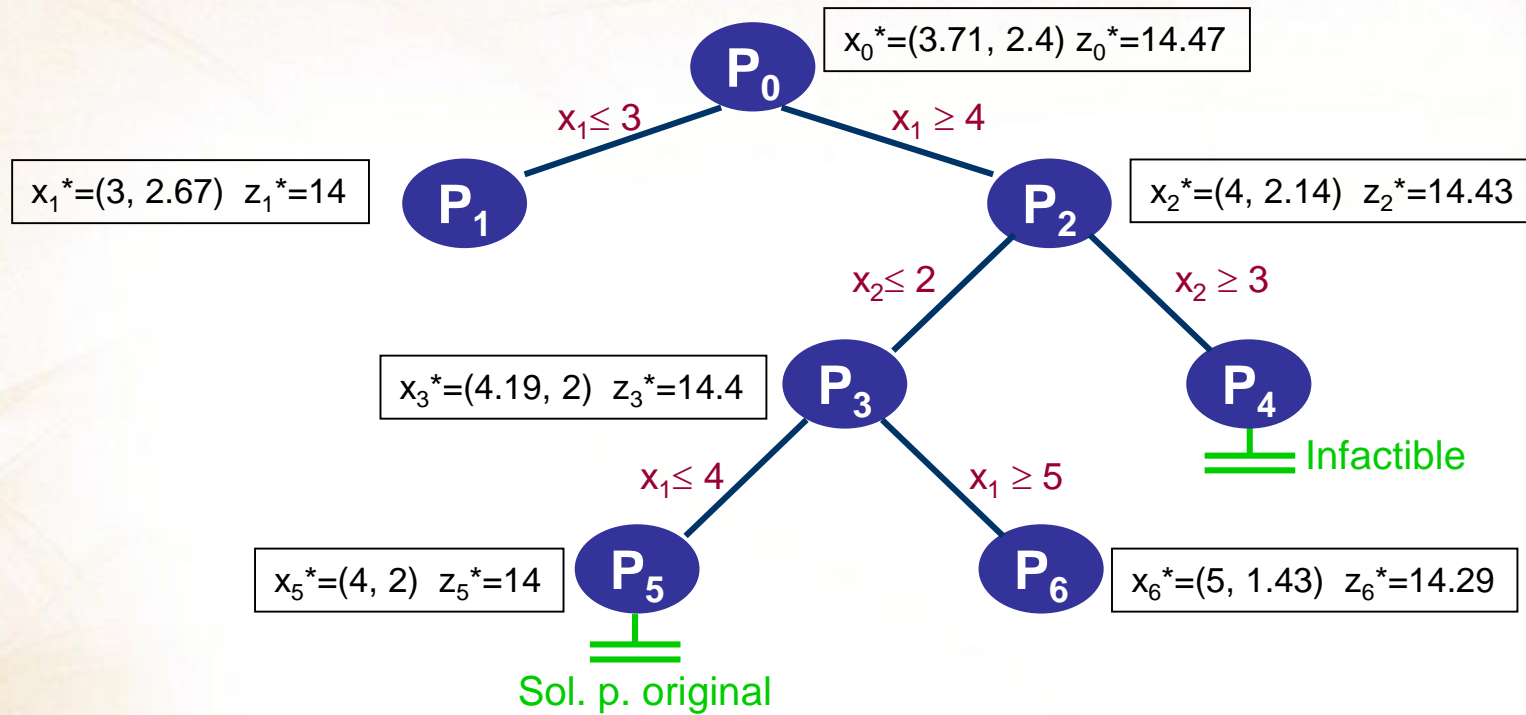


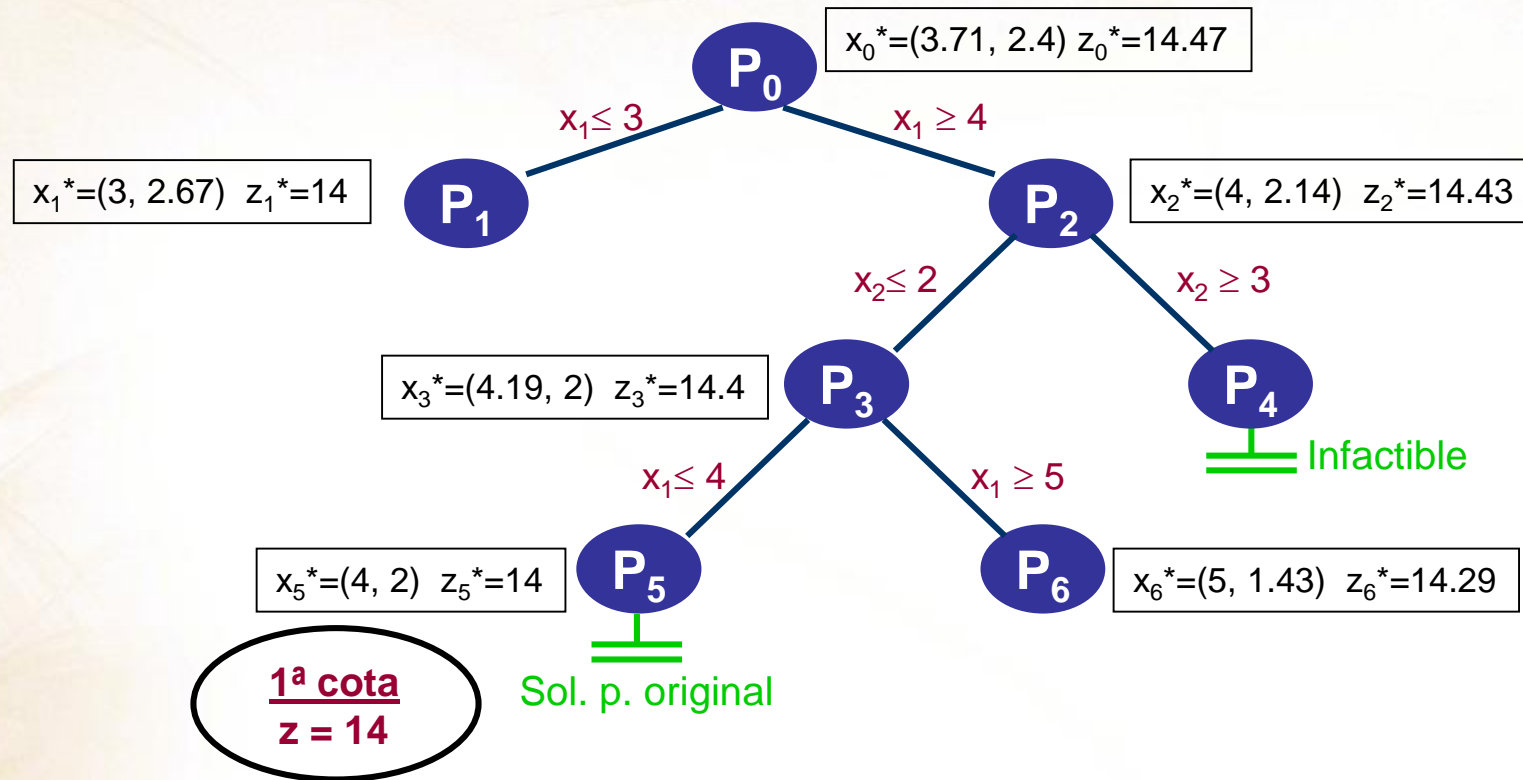
P₆

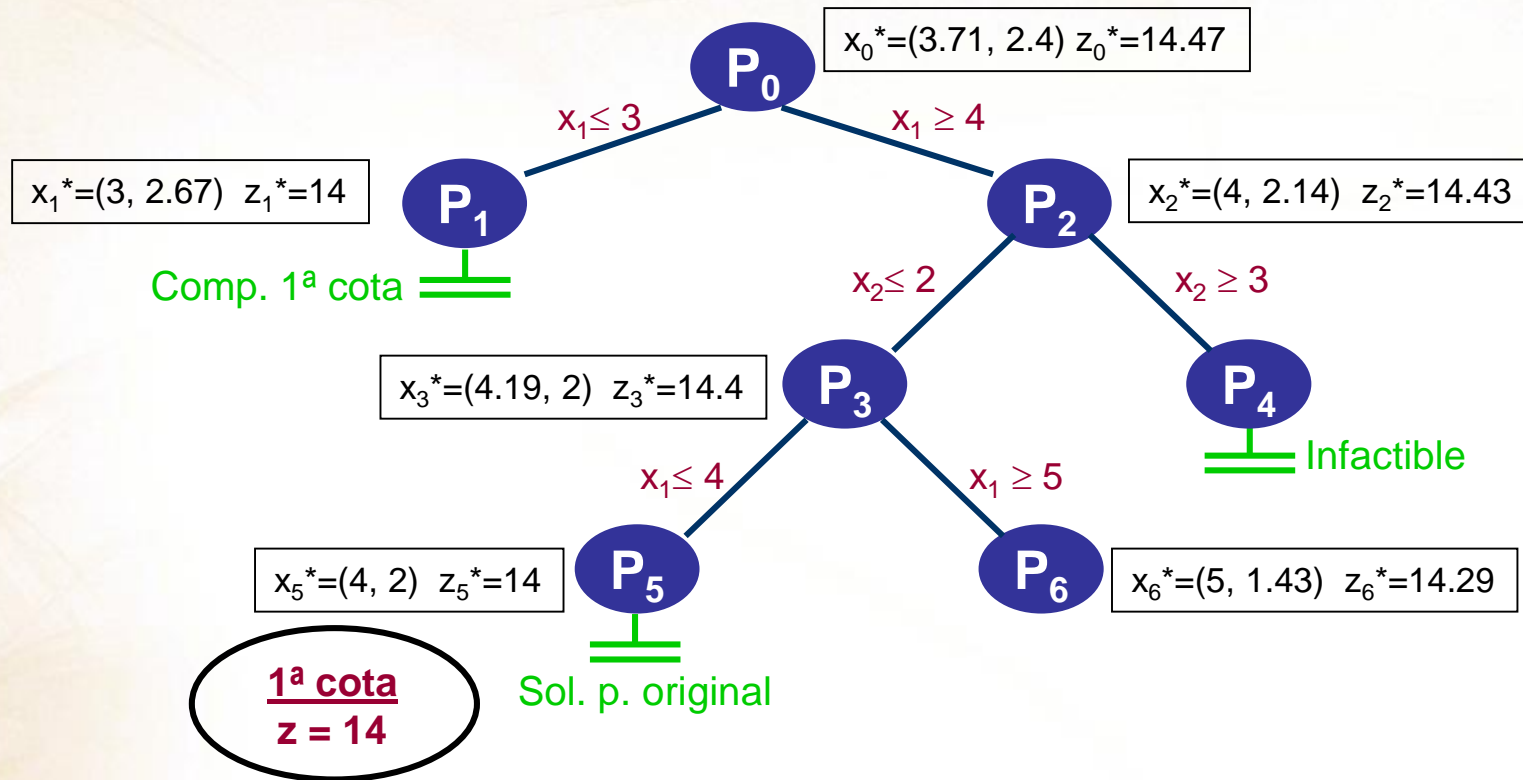
$$x_6^* = (5, 1.43) \quad z_6^* = 14.29$$

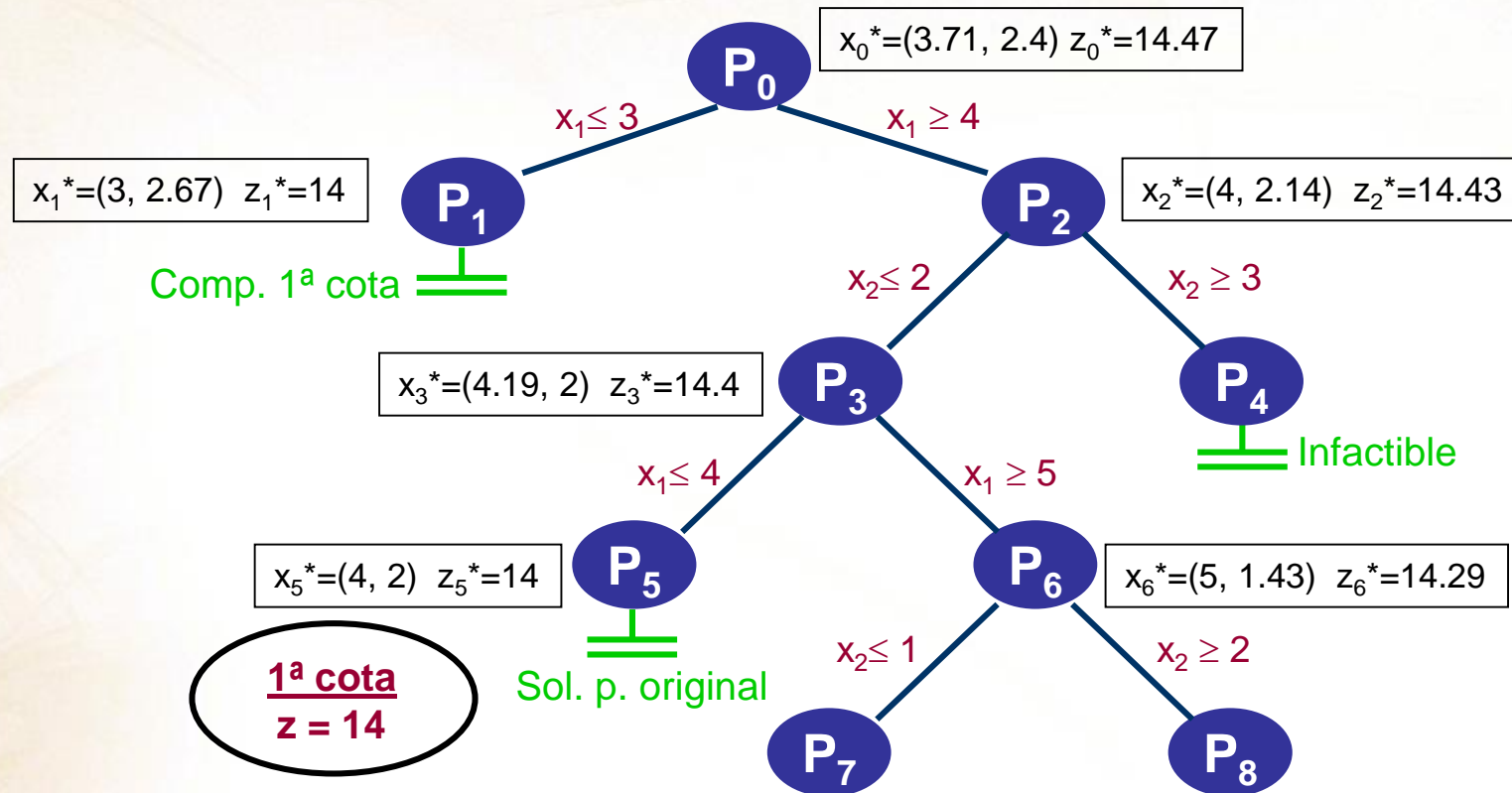




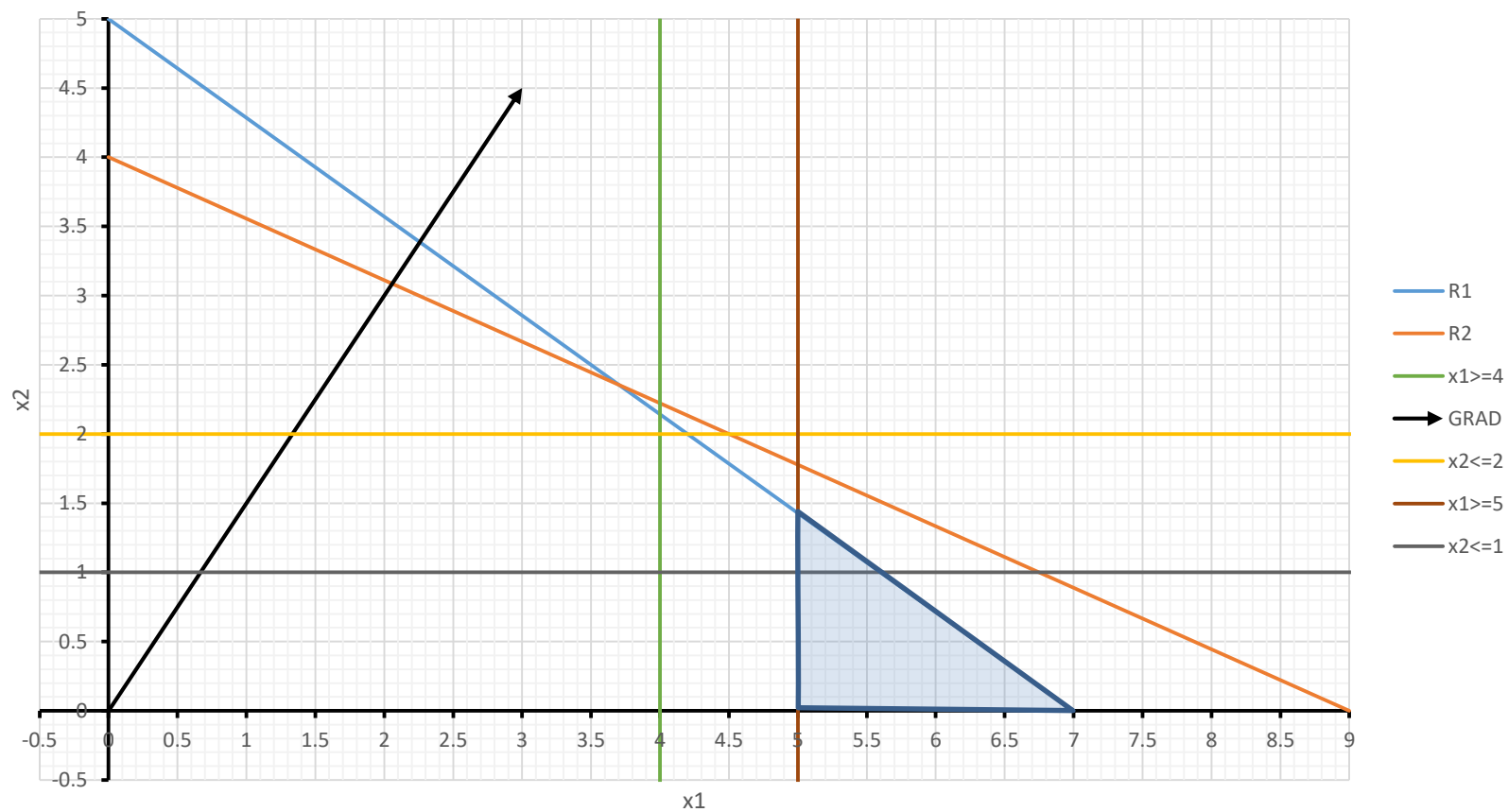








$$P_7 = P_6 + \{x_2 \leq 1\}$$

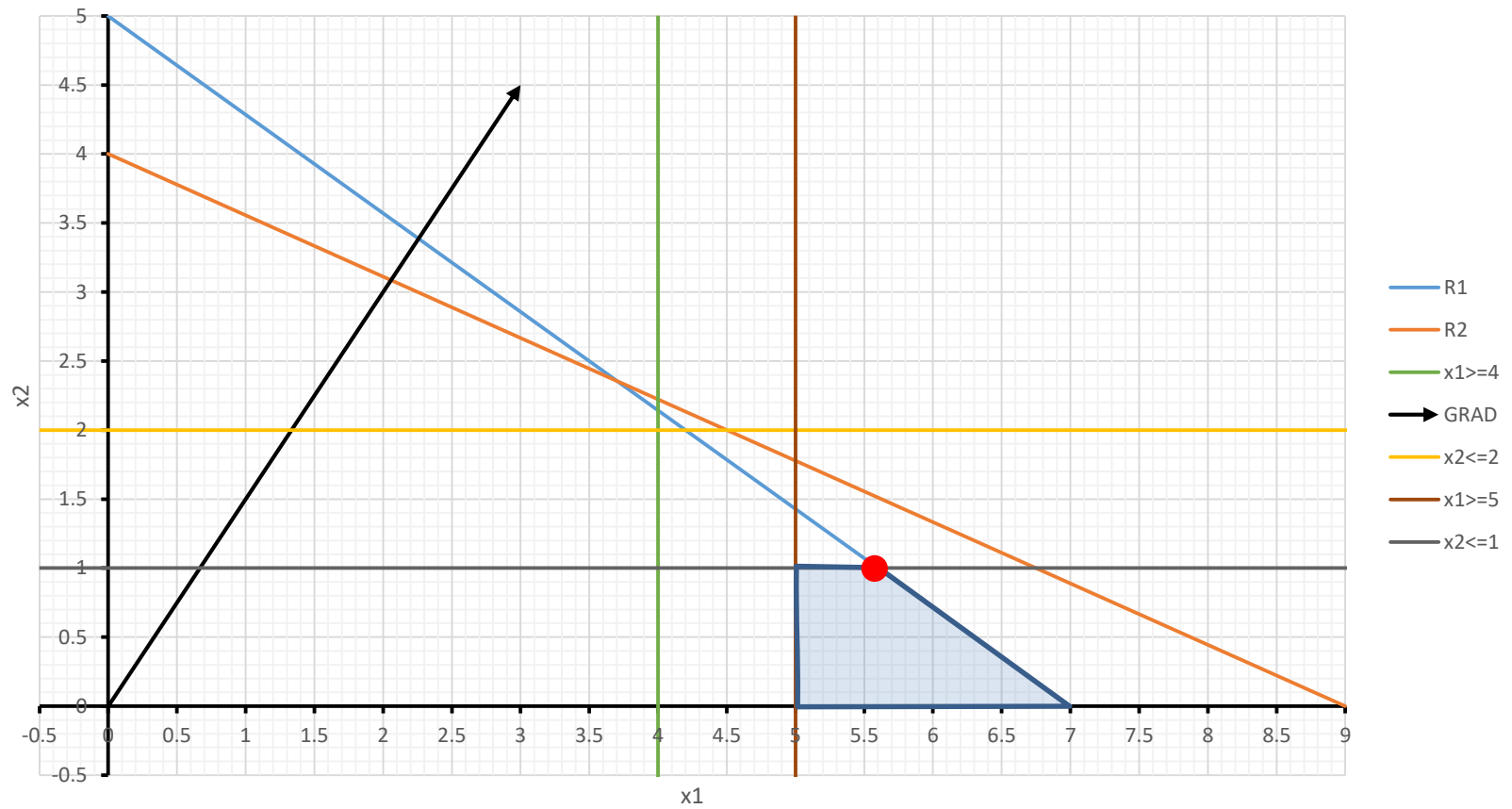


P₇

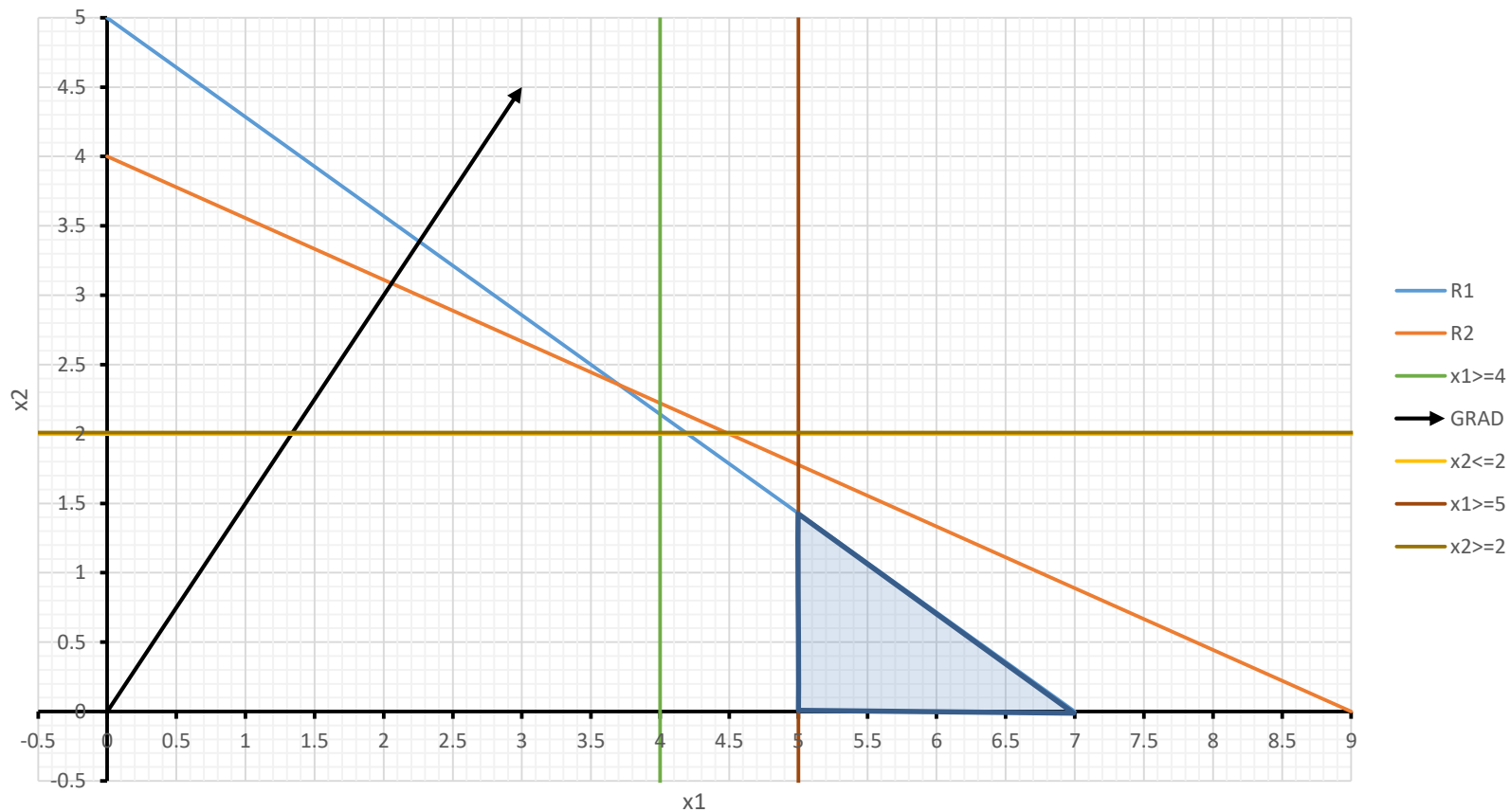


P_7

$$x_7^* = (5.6, 1) \quad z_7^* = 14.2$$

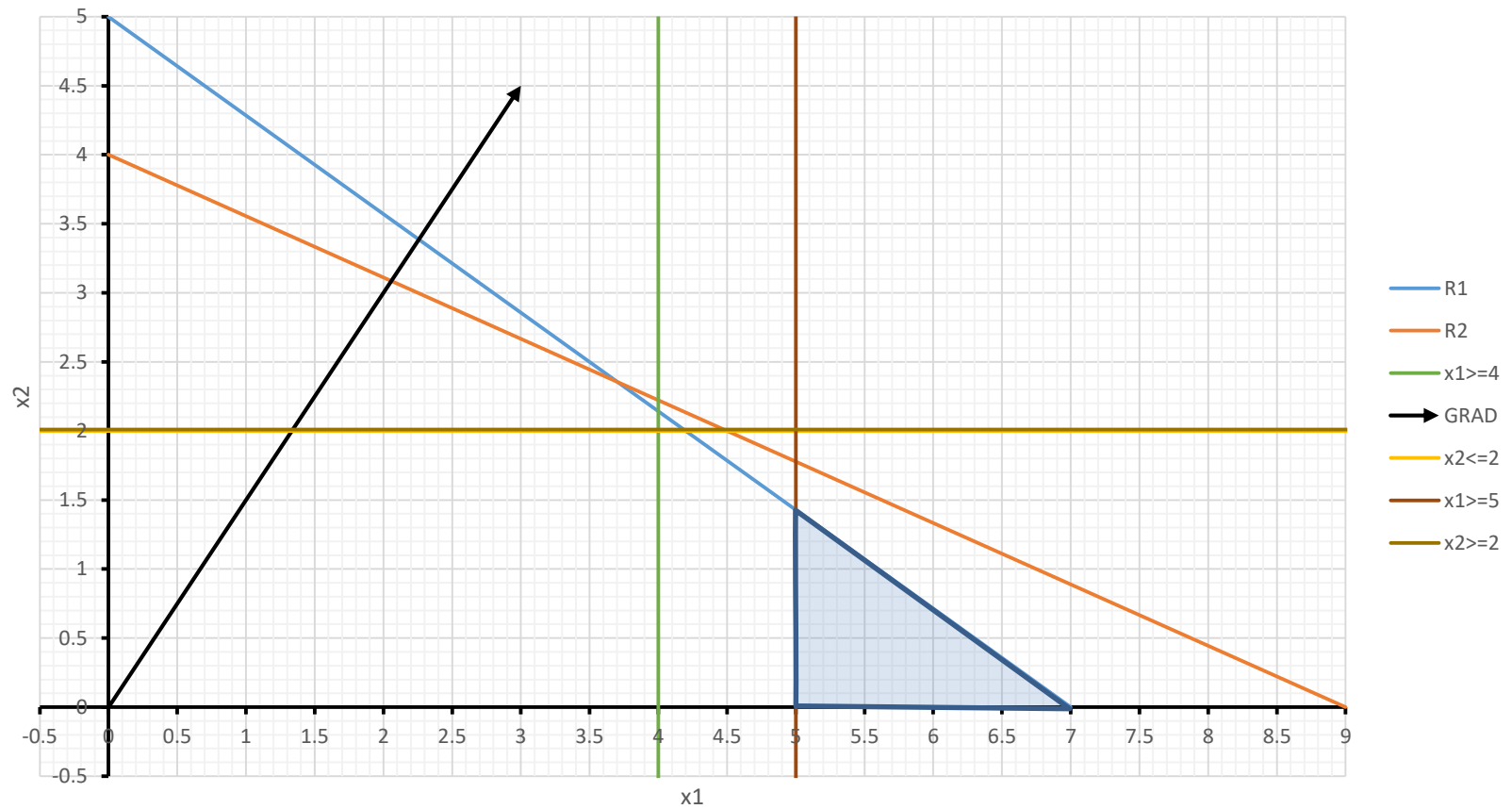


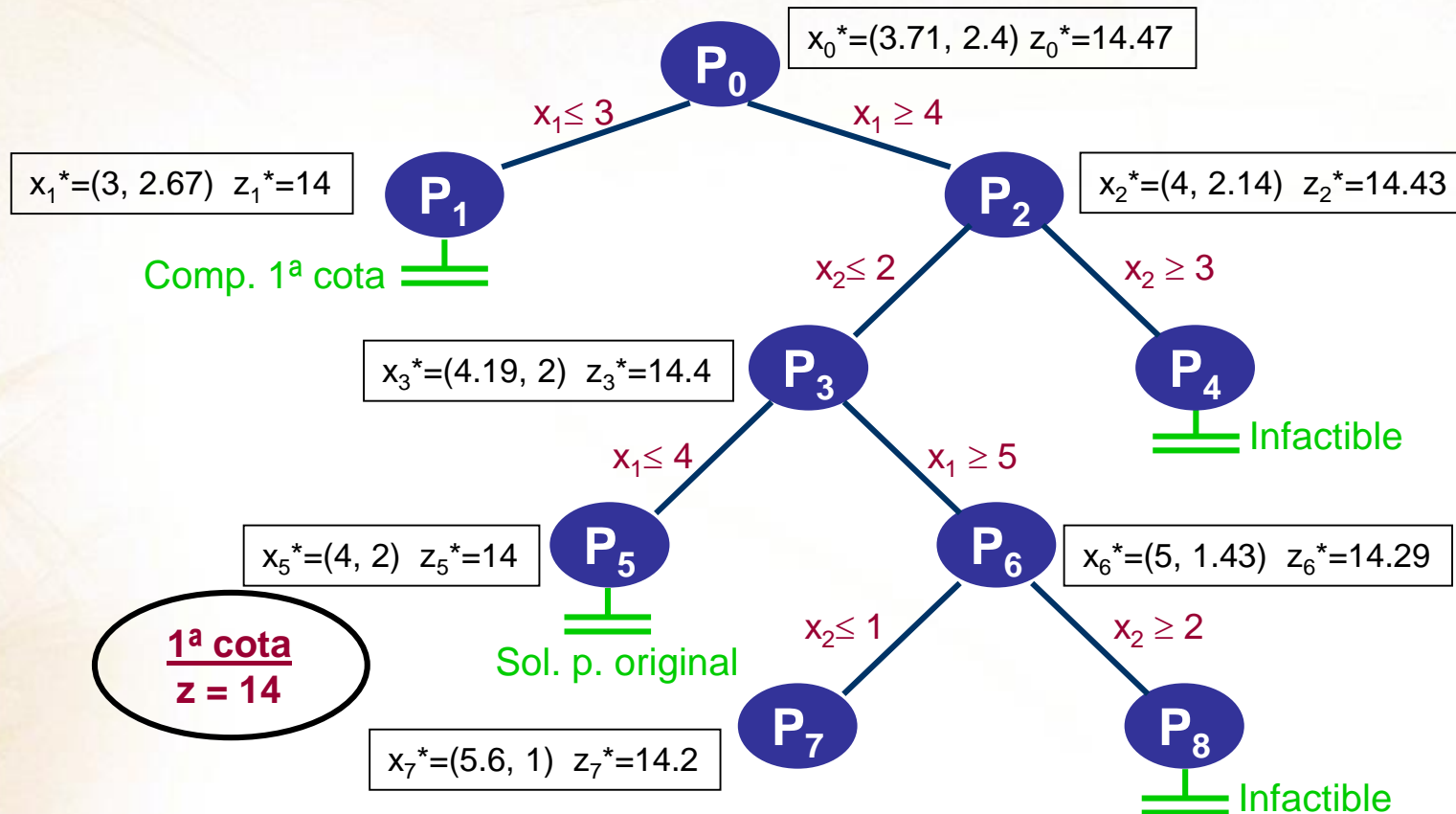
$$P_8 = P_6 + \{x_2 \geq 2\}$$

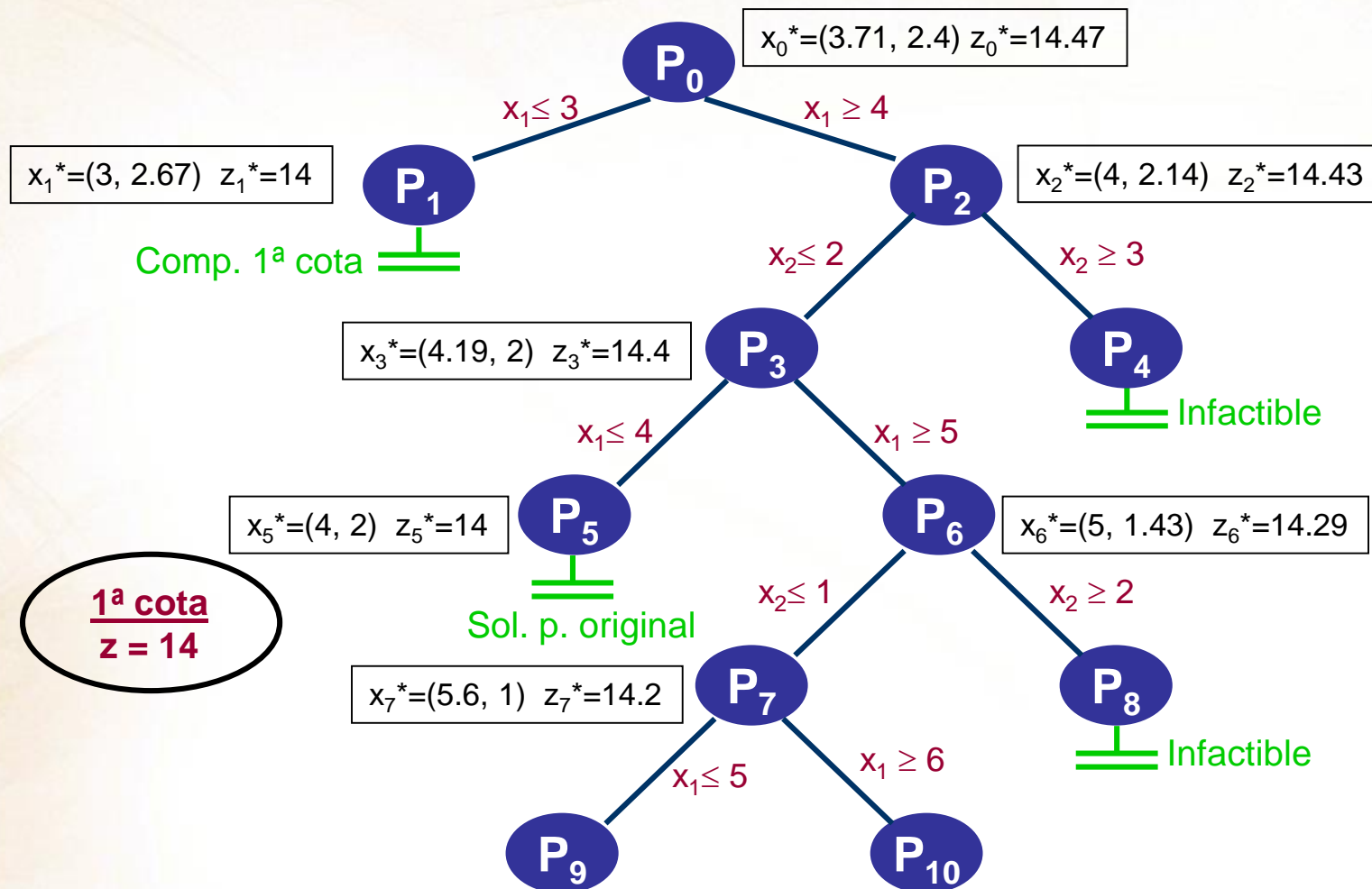


P₈

Infactible



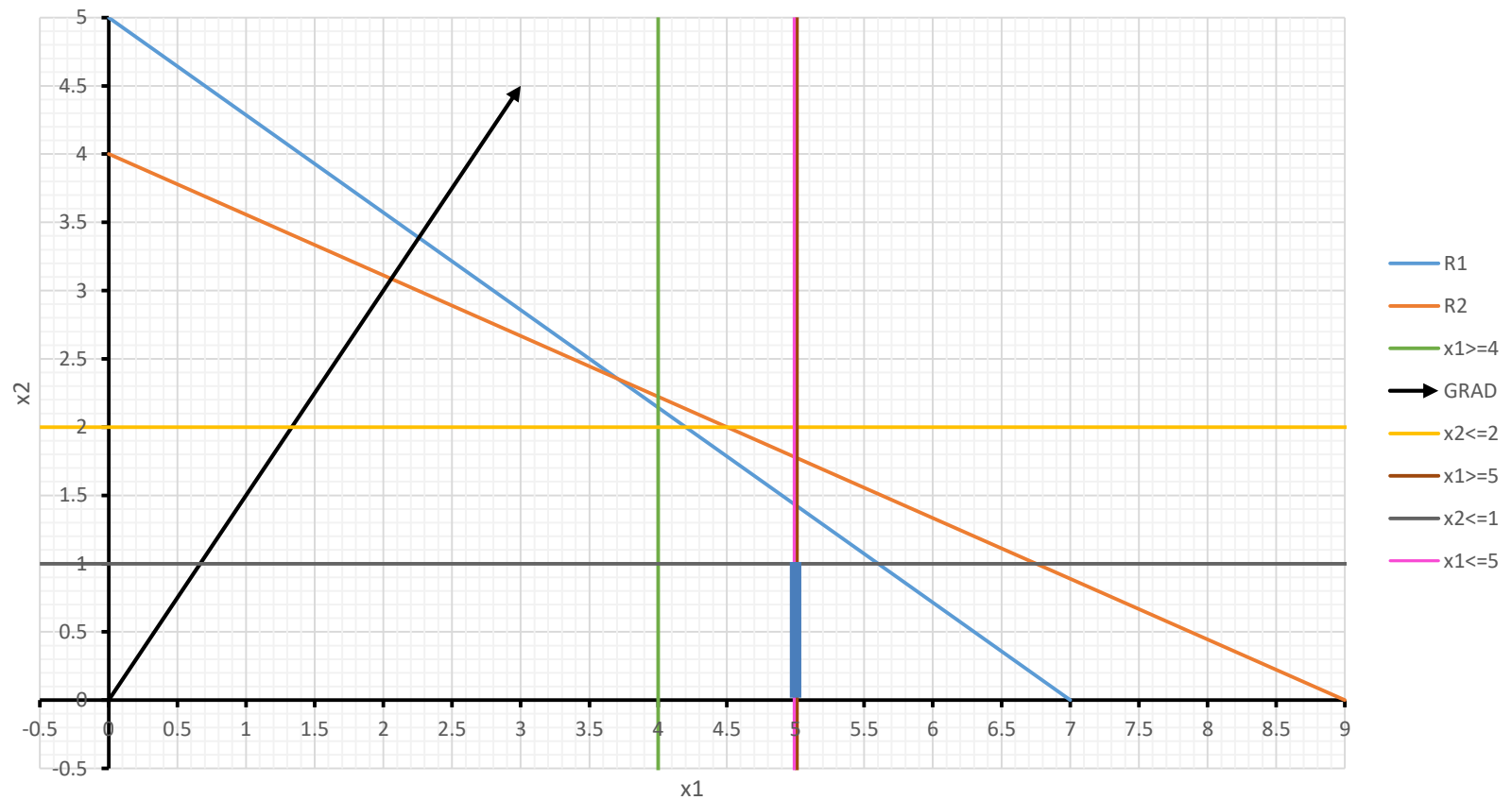




$$P_9 = P_7 + \{x_1 \leq 5\}$$

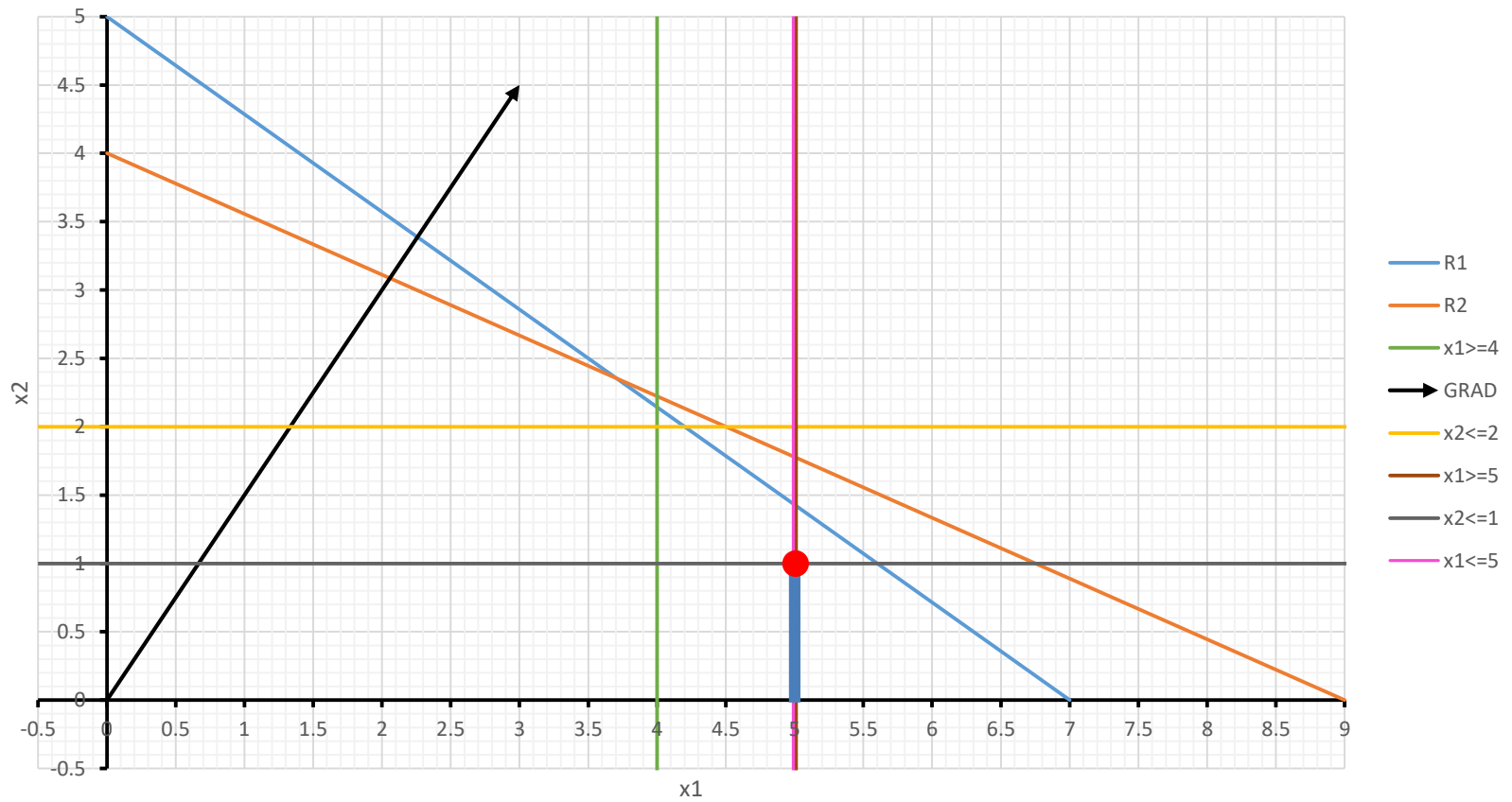


P_9

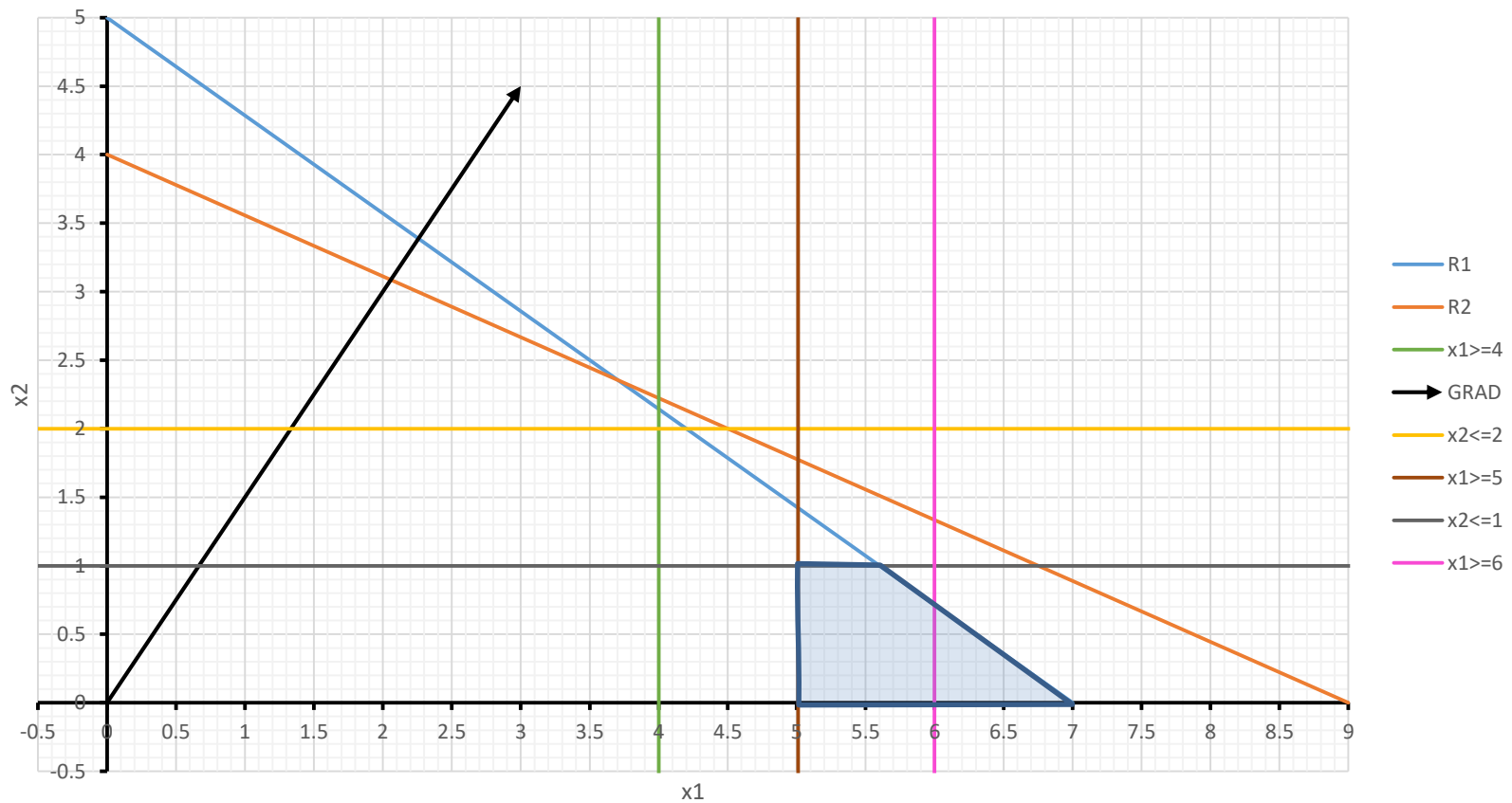


P_9

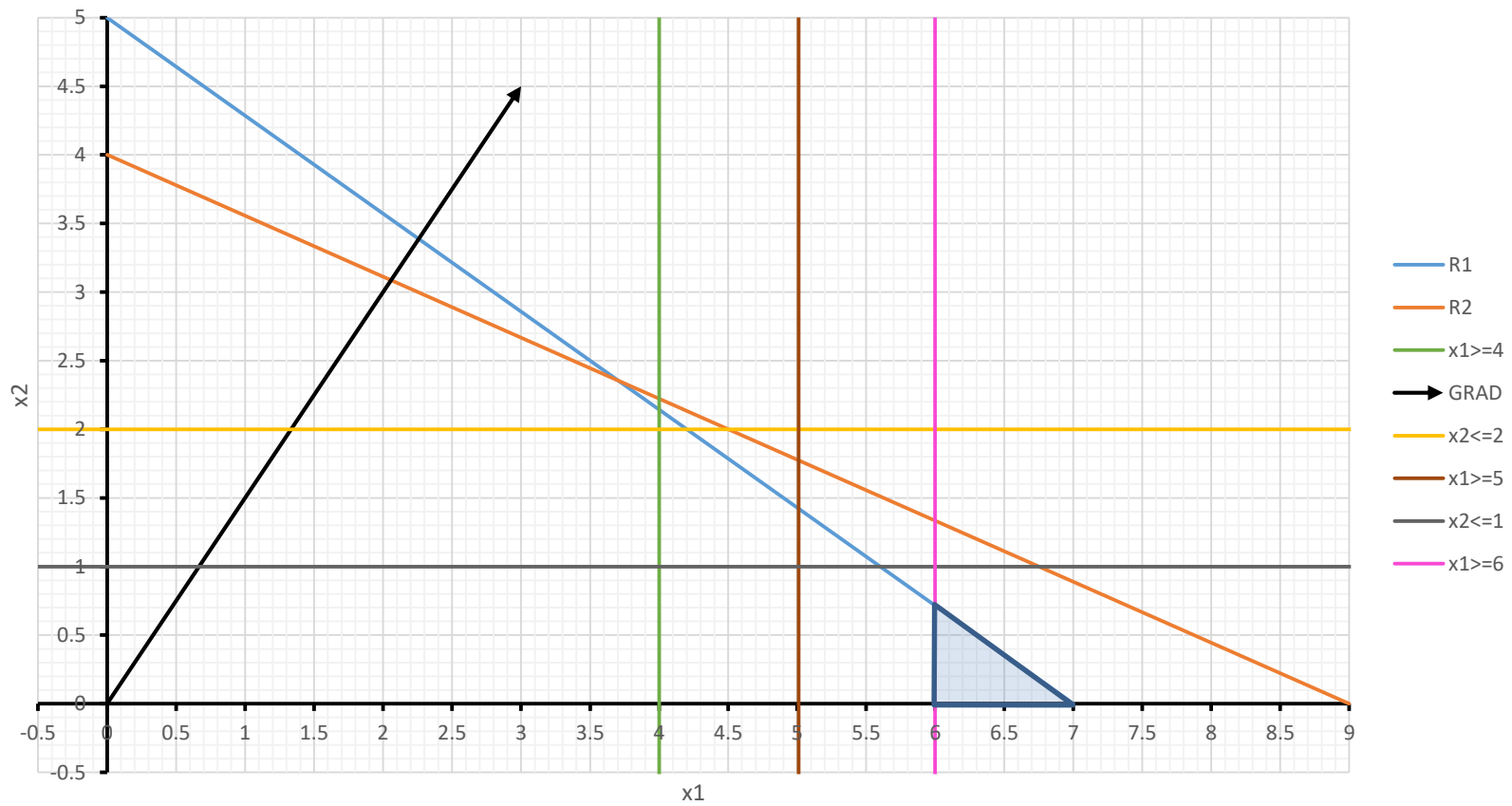
$$x_9^* = (5, 1) \quad z_9^* = 13$$



$$P_{10} = P_7 + \{x_1 \geq 6\}$$

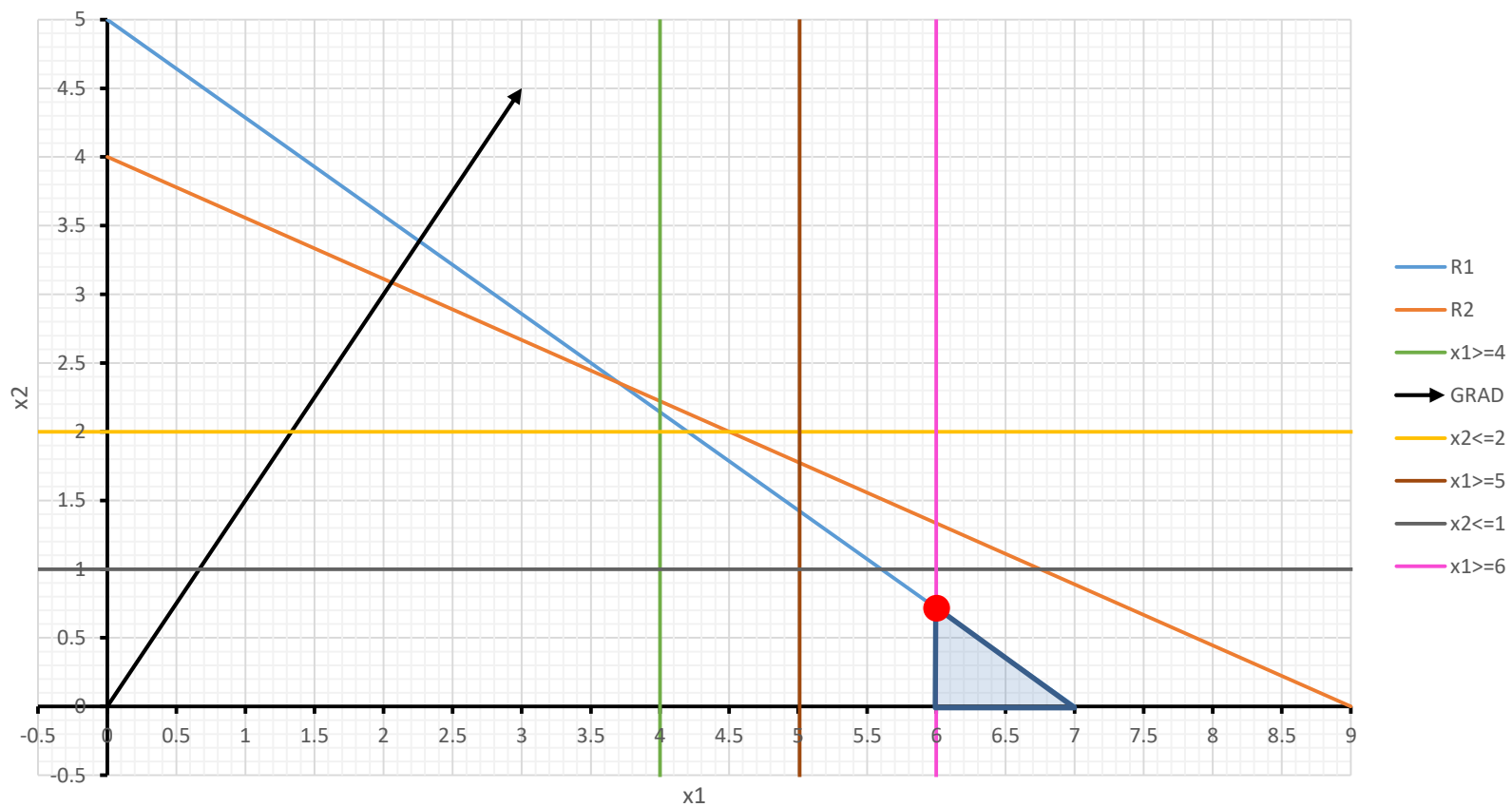


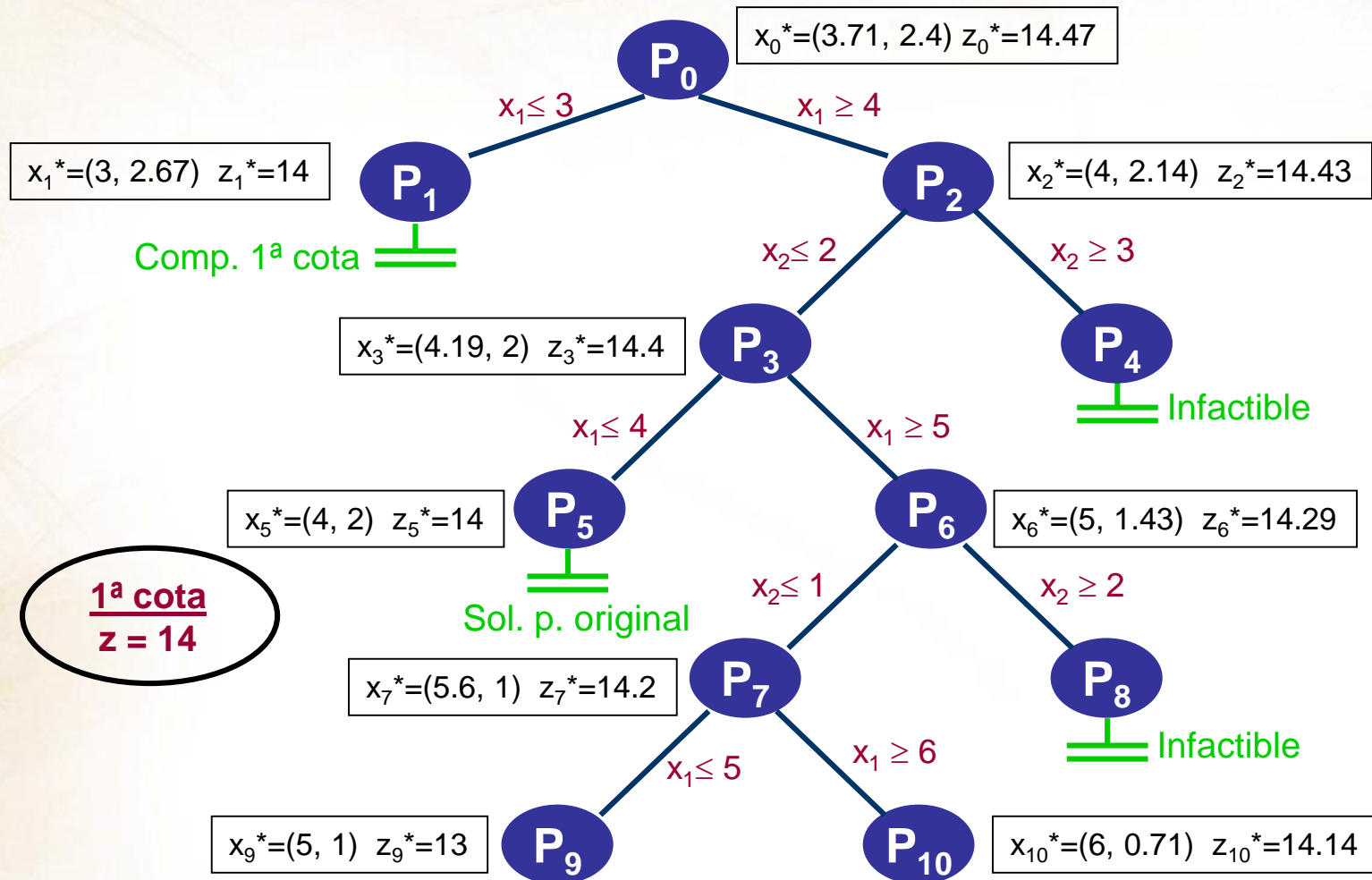
P_{10}

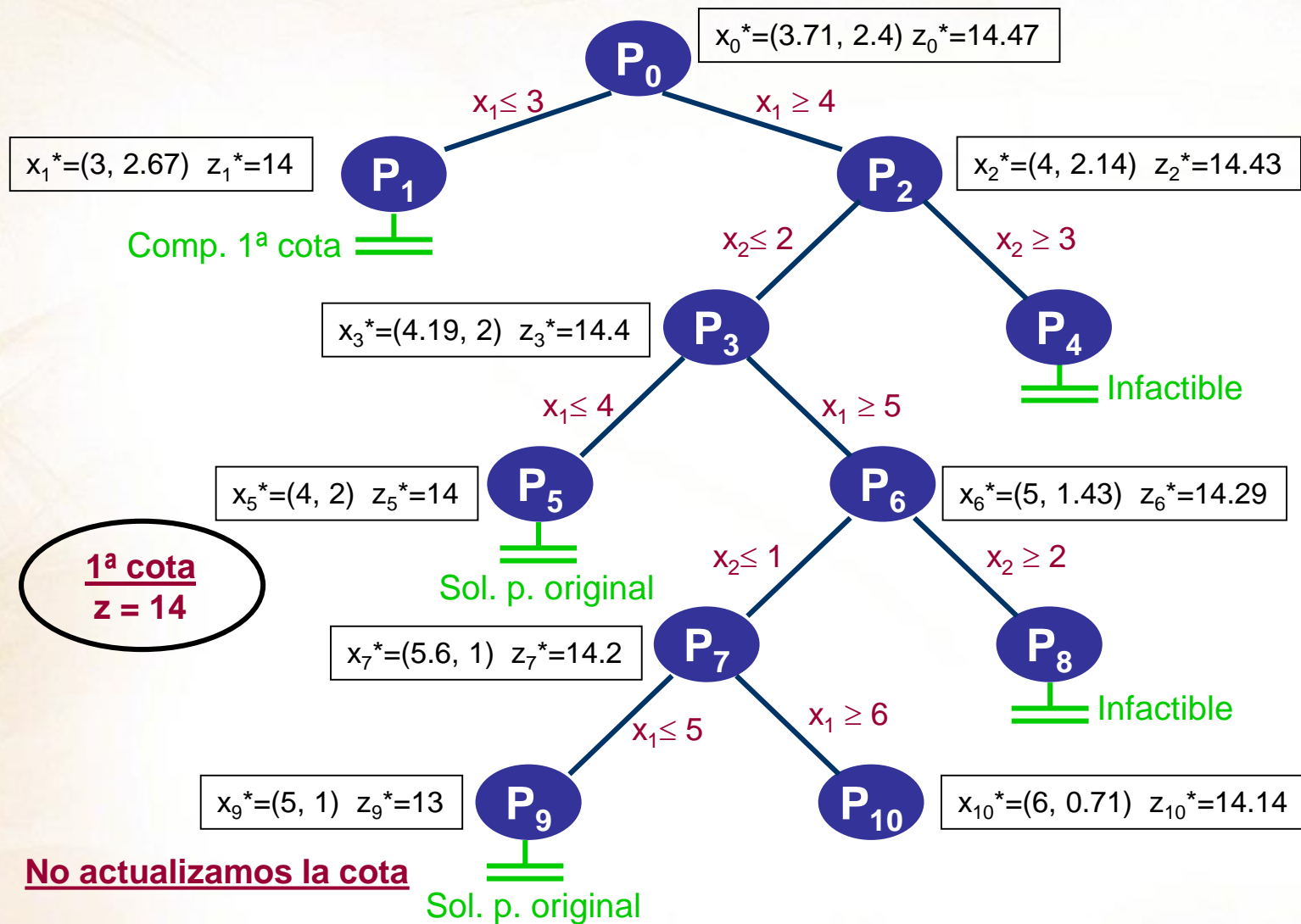


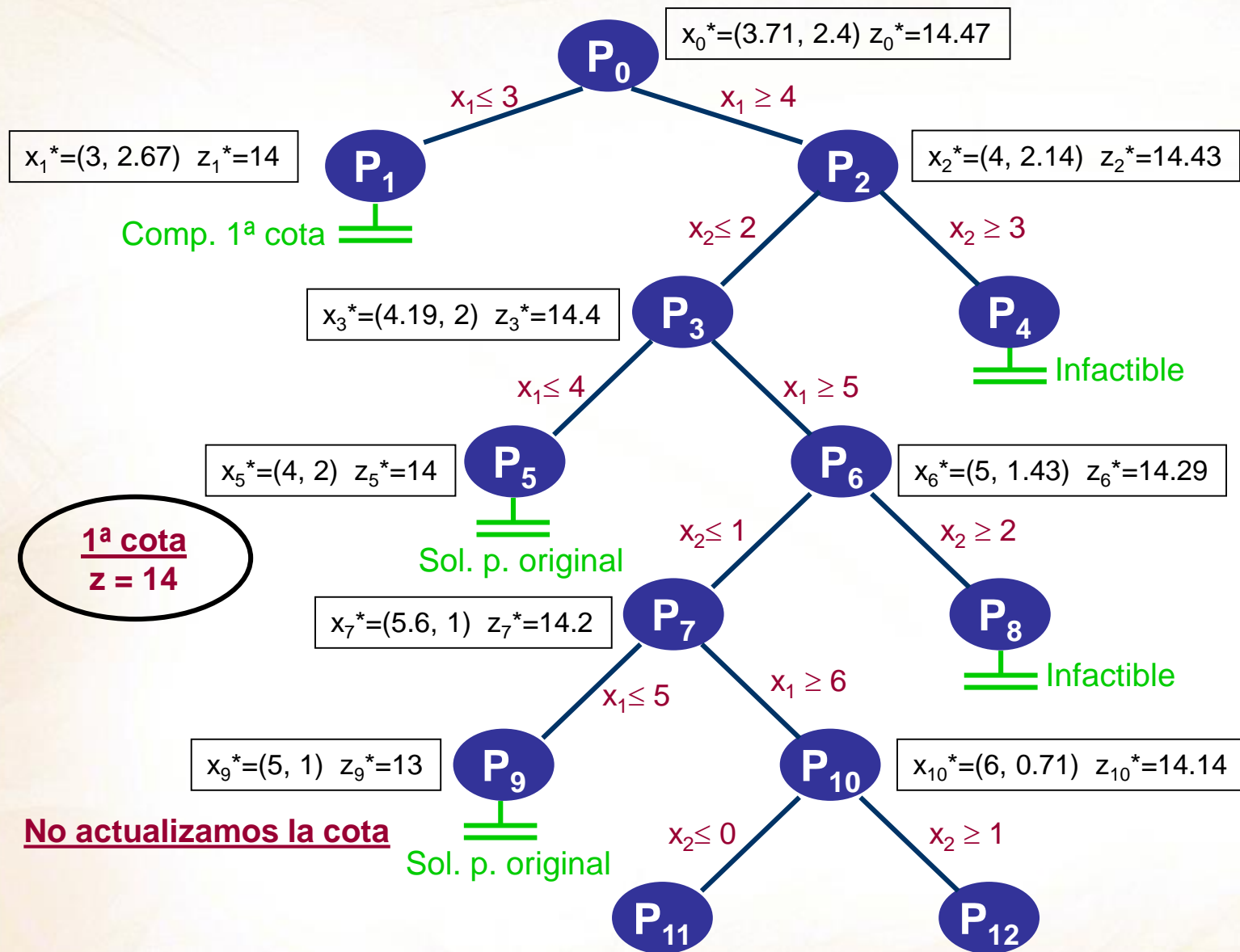
P₁₀

$$x_{10}^* = (6, 0.71) \quad z_{10}^* = 14.14$$

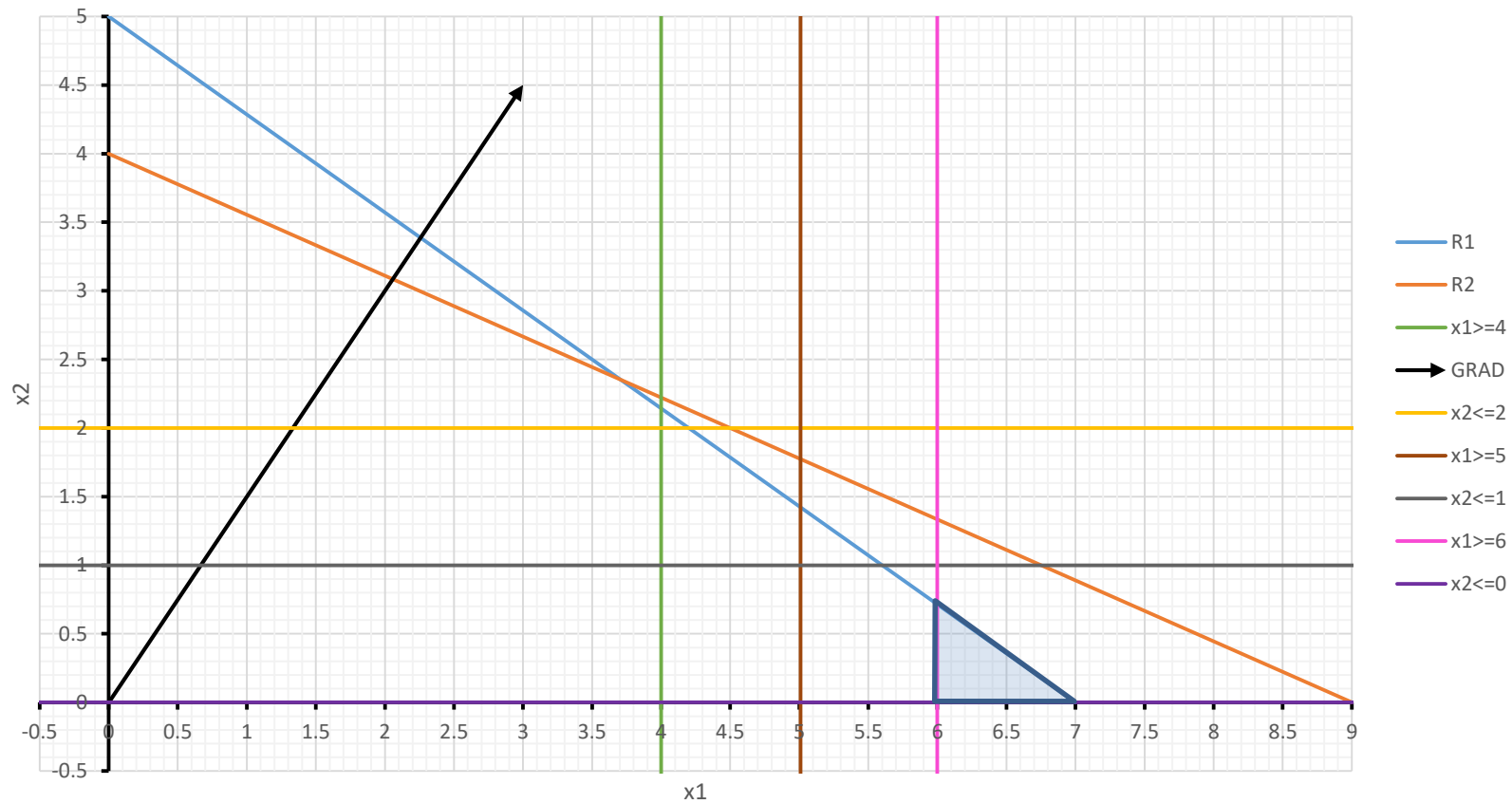




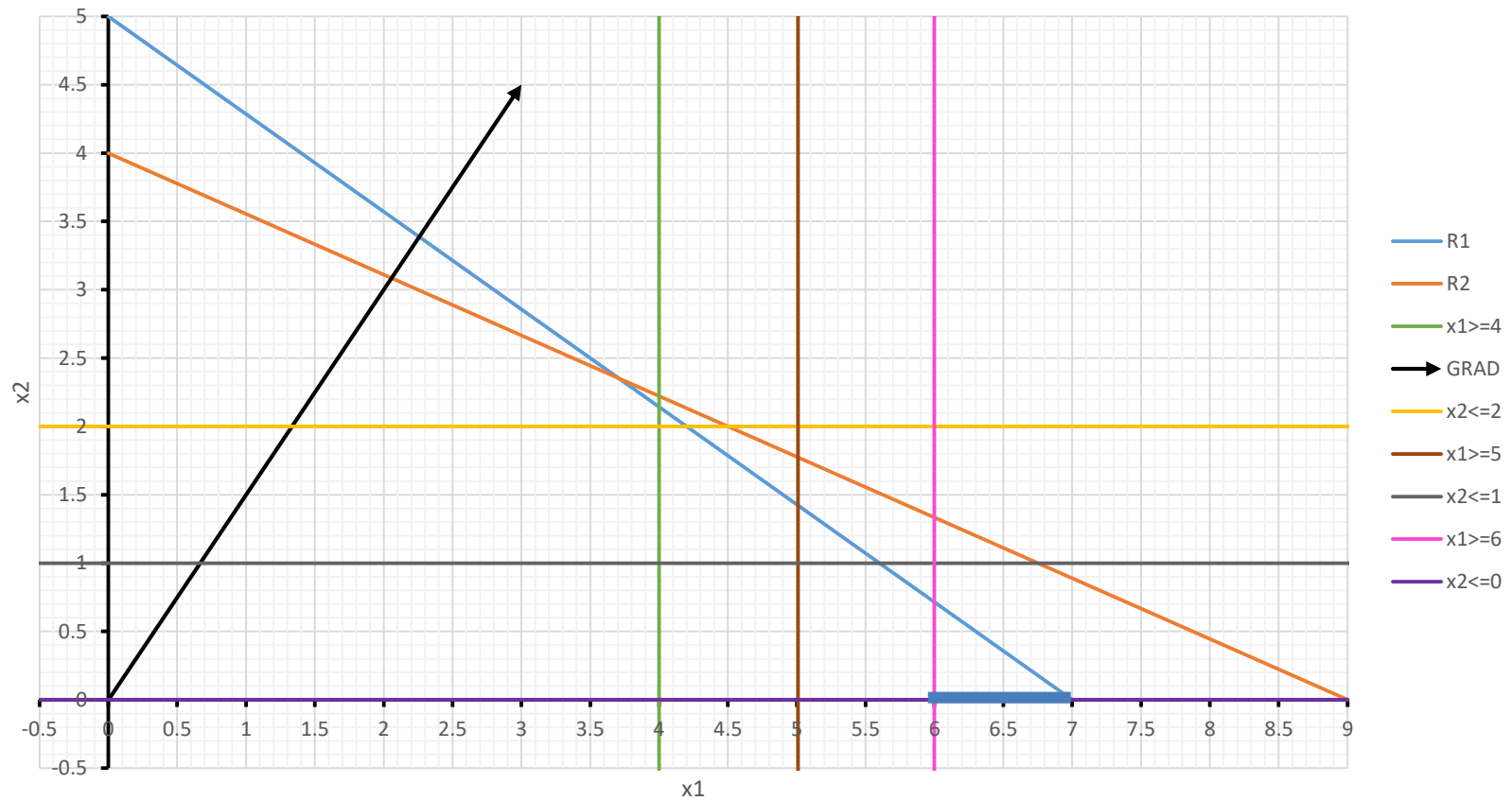




$$P_{11} = P_{10} + \{x_2 \leq 0\}$$



P_{11}

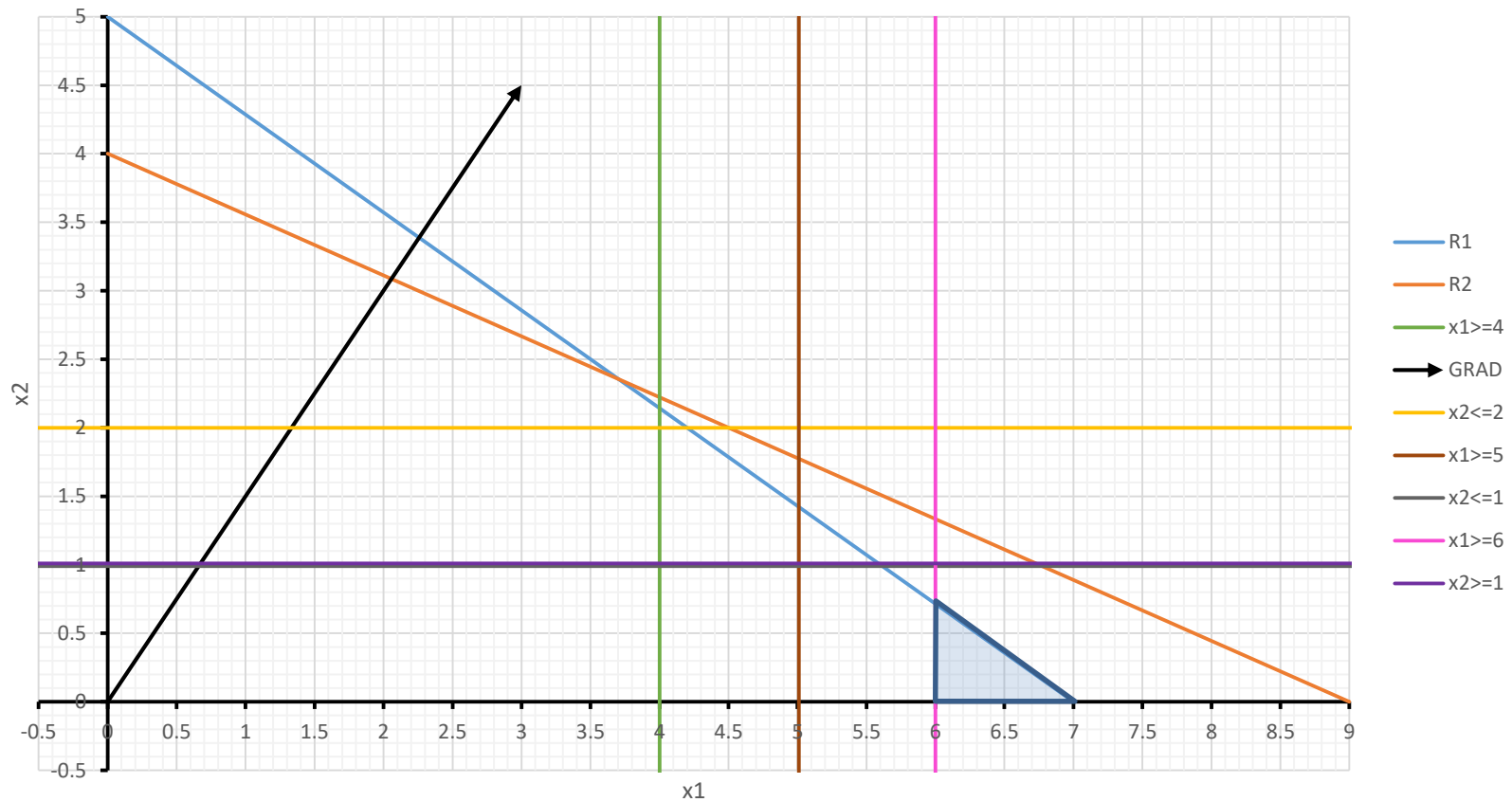


P_{11}

$$x_{11}^* = (7, 0) \quad z_{11}^* = 14$$

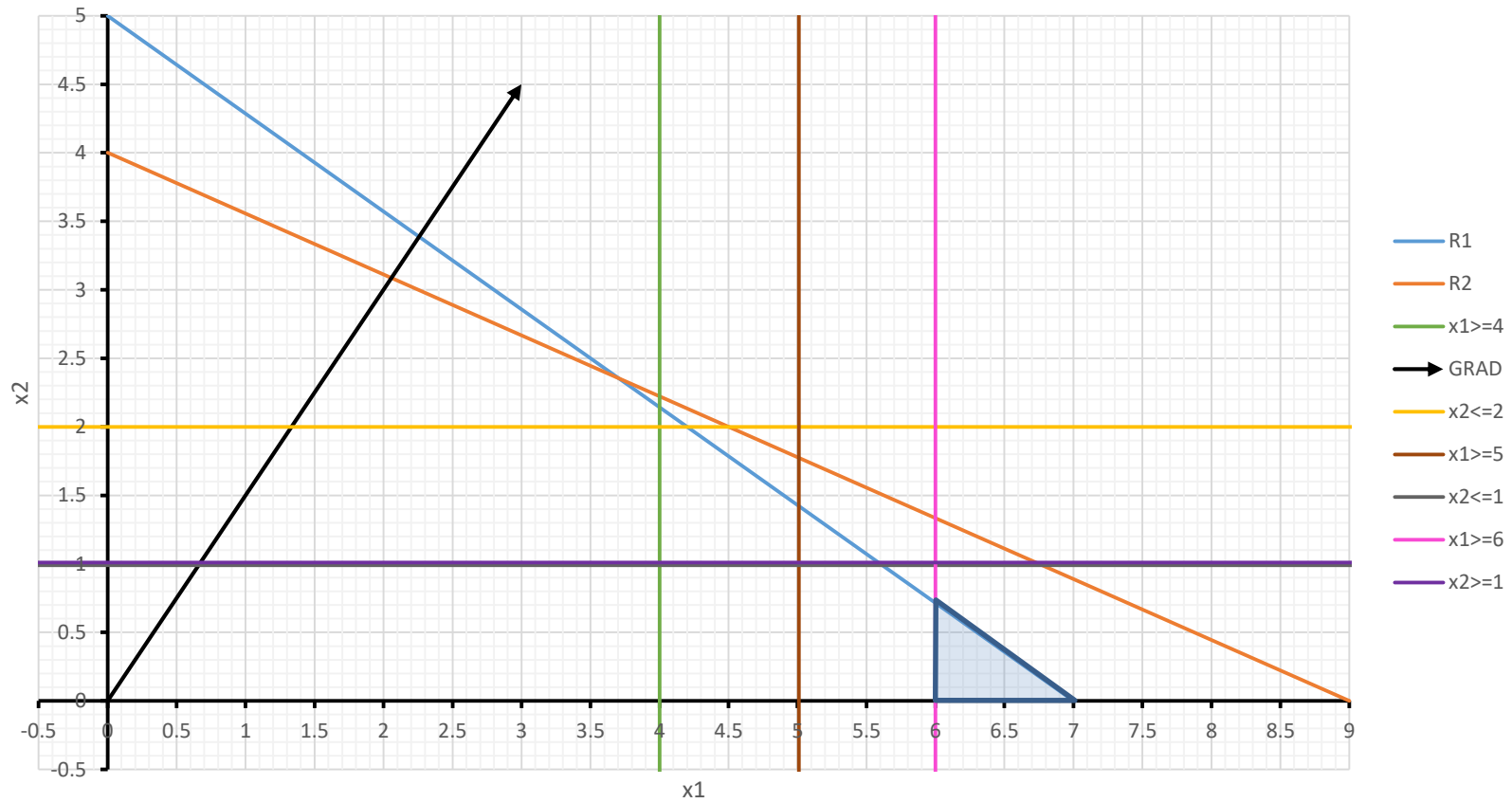


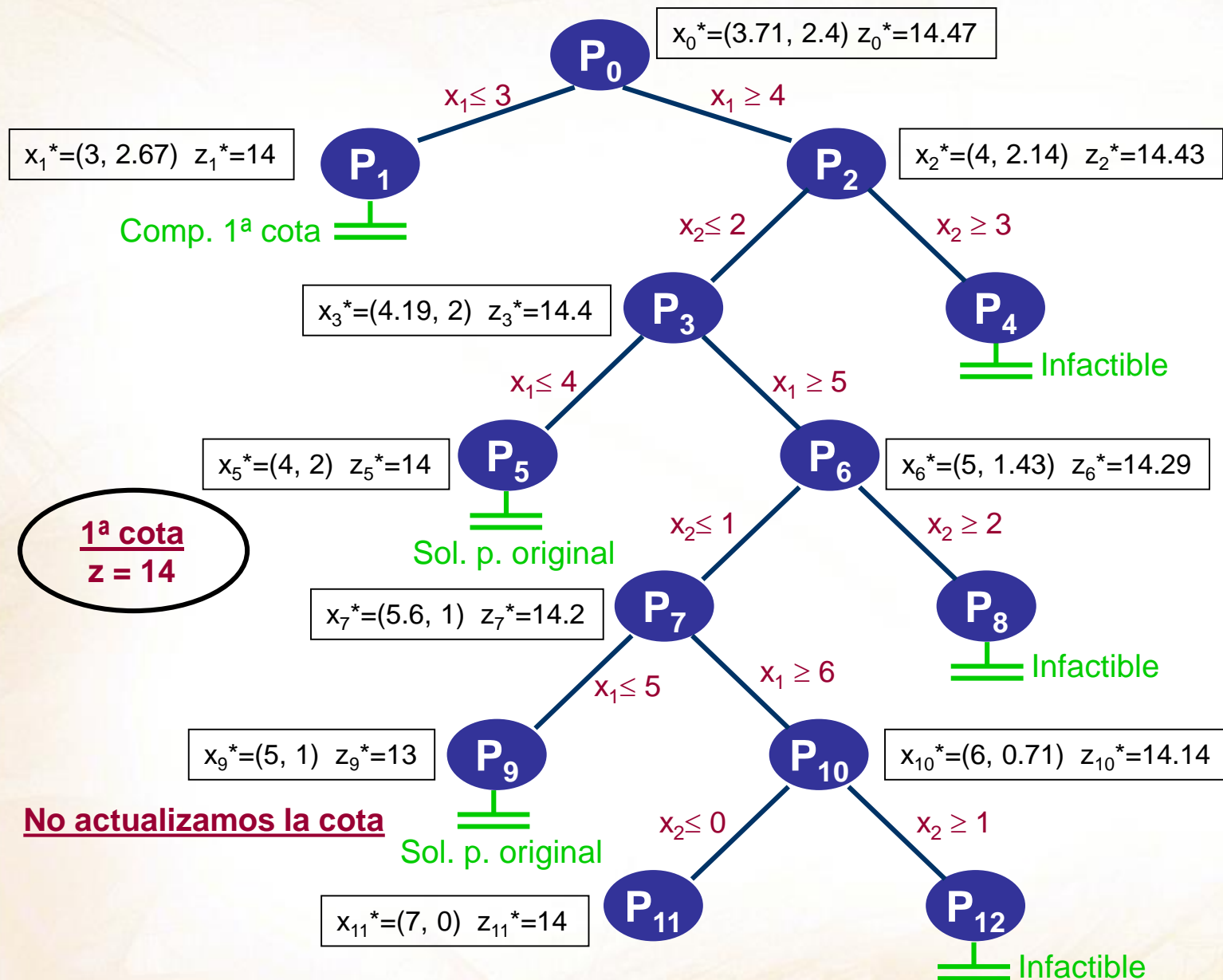
$$P_{12} = P_{10} + \{x_2 \geq 1\}$$

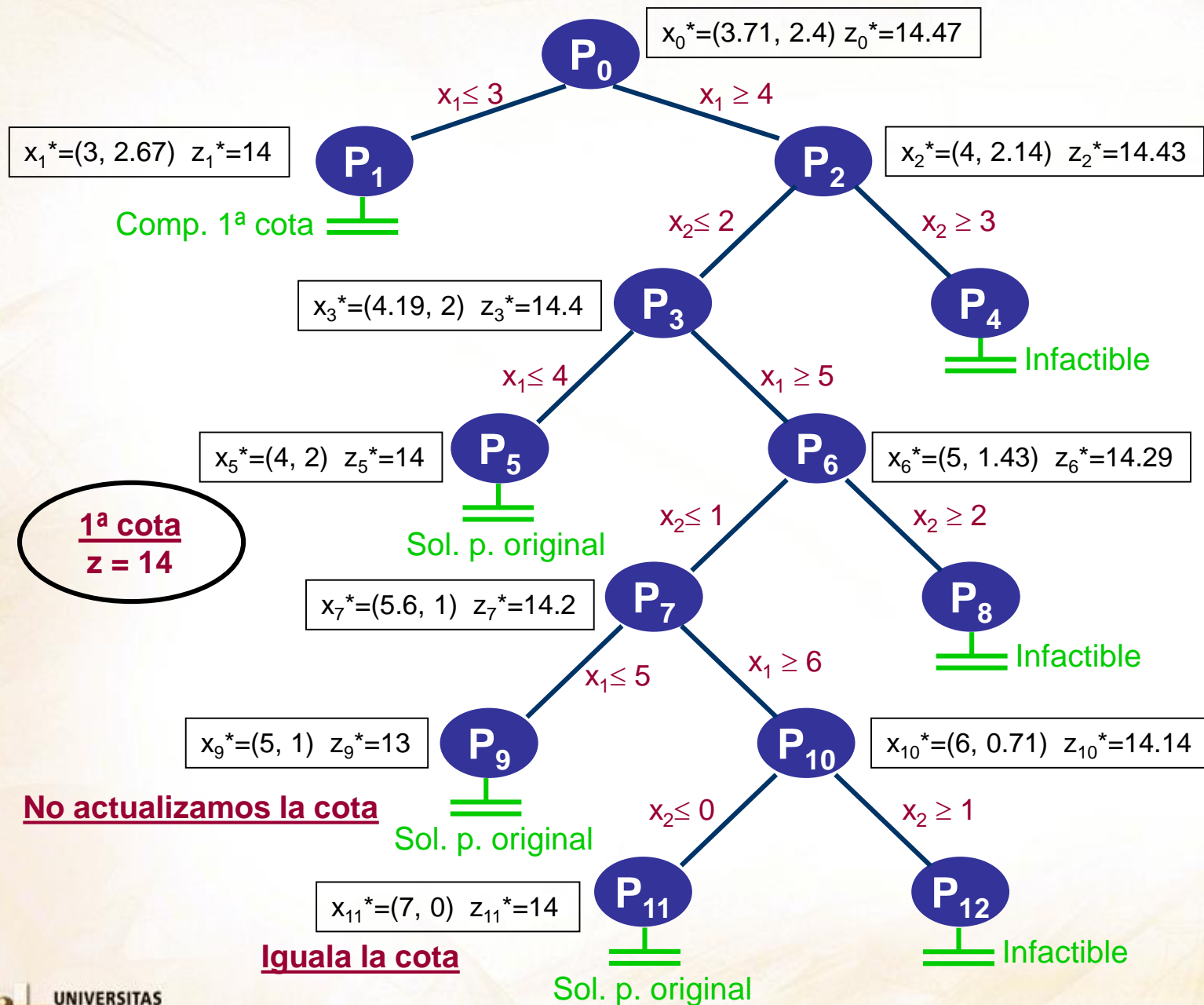


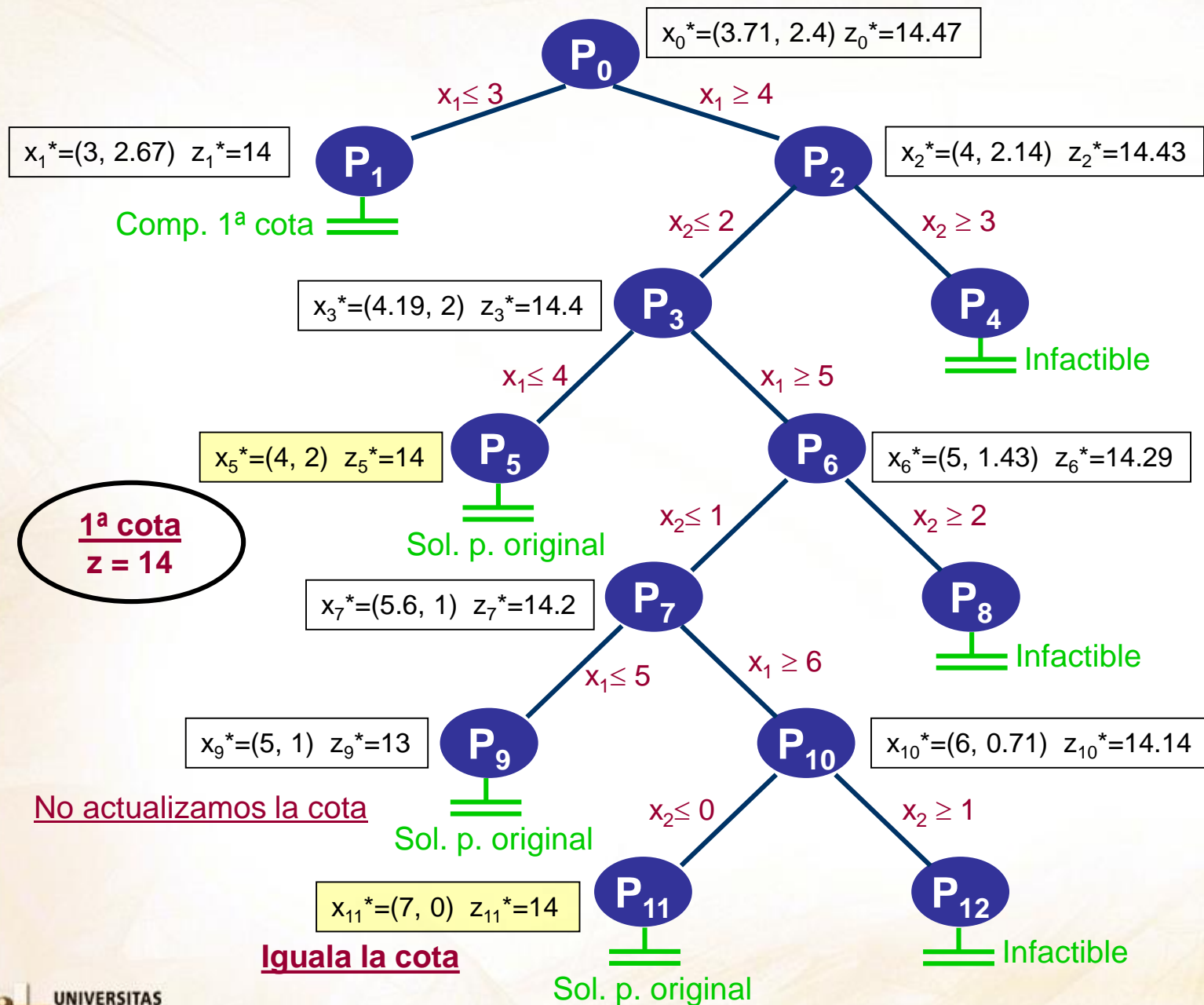
P₁₂

Infactible





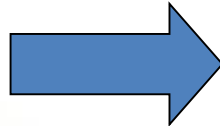




Método de ramificación y acotación

EJEMPLO:

$$\left. \begin{array}{ll} \max & 2x_1 + 3x_2 \\ s.a : & 5x_1 + 7x_2 \leq 35 \\ & 4x_1 + 9x_2 \leq 36 \\ & x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+ \end{array} \right\}$$



SOLUCIÓN:

$$\mathbf{x}^*=(4, 2) \quad \mathbf{z}^*= 14$$

$$\mathbf{x}^*=(7, 0) \quad \mathbf{z}^*= 14$$

Problema Original

Algunos Problemas Notables

MOCHILA: son problemas en los que se tiene que elegir entre una serie de objetos que tienen un valor y ocupan un espacio (o tienen un peso), para introducir en una mochila (contenedor) de tal modo que el valor agregado o total sea máximo y el volumen o espacio que ocupen no exceda de un cierto límite, dado por la capacidad de la mochila o el contenedor.

Una compañía de transporte está considerando el transporte de una serie de objetos. Hay diez objetos posibles a transportar, cuyos valores para la empresa son 7, 2, 5, 4, 9, 3, 9, 6, 8 y 8, respectivamente. Y el volumen que ocupa cada uno de ellos es 9, 4, 3, 7, 5, 7, 6, 10, 8 y 4, respectivamente. Si la capacidad máxima del contenedor es 40, ¿cuál debería ser la selección de objetos para maximizar el valor agregado transportado en el contenedor?

Algunos Problemas Notables

Variables de decisión:

$$x_i = \begin{cases} 1 & \text{si se elige el objeto } i \\ 0 & \text{si no se elige el objeto } i \end{cases} \quad i = 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10$$

Algunos Problemas Notables

Variables de decisión:

$$x_i = \begin{cases} 1 & \text{si se elige el objeto } i \\ 0 & \text{si no se elige el objeto } i \end{cases} \quad i = 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10$$

Función objetivo: $7x_1 + 2x_2 + 5x_3 + 4x_4 + 9x_5 + 3x_6 + 9x_7 + 6x_8 + 8x_9 + 8x_{10}$

Orientación de la optimización: maximizar

Algunos Problemas Notables

Variables de decisión:

$$x_i = \begin{cases} 1 & \text{si se elige el objeto } i \\ 0 & \text{si no se elige el objeto } i \end{cases} \quad i = 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10$$

Función objetivo: $7x_1 + 2x_2 + 5x_3 + 4x_4 + 9x_5 + 3x_6 + 9x_7 + 6x_8 + 8x_9 + 8x_{10}$

Orientación de la optimización: maximizar

Restricciones:

Volumen: $9x_1 + 4x_2 + 3x_3 + 7x_4 + 5x_5 + 7x_6 + 6x_7 + 10x_8 + 8x_9 + 4x_{10} \leq 40$

Algunos Problemas Notables

Variables de decisión:

$$x_i = \begin{cases} 1 & \text{si se elige el objeto } i \\ 0 & \text{si no se elige el objeto } i \end{cases} \quad i = 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10$$

Función objetivo: $7x_1 + 2x_2 + 5x_3 + 4x_4 + 9x_5 + 3x_6 + 9x_7 + 6x_8 + 8x_9 + 8x_{10}$

Orientación de la optimización: maximizar

Restricciones:

Volumen: $9x_1 + 4x_2 + 3x_3 + 7x_4 + 5x_5 + 7x_6 + 6x_7 + 10x_8 + 8x_9 + 4x_{10} \leq 40$

Variables: $x_i \in \{0, 1\}, i = 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10$

Algunos Problemas Notables

CUBRIMIENTO: son problemas en los que se tiene que cubrir determinada región o conjunto de puntos, por medio de la elección de una serie de puntos o zonas de un conjunto de puntos o zonas candidatos.

La empresa de comunicaciones *TelNetwork Ltd.* ha resultado adjudicataria de la implantación de una red de comunicaciones de banda ancha que debe prestar su servicio en una determinada ciudad. Tras un análisis previo se ha dividido la ciudad en 20 regiones o áreas distintas de tamaños similares. Para garantizar una mínima calidad de servicio, cada una de las áreas deberá ser atendida por al menos un hub. Asimismo, tras un análisis previo del problema, se ha encontrado que existen 10 ubicaciones posibles para los hubs, que entre todas ellas cubrirían todas las áreas en las que ha sido dividida la ciudad. Cada ubicación puede dar cobertura a un número diferente de áreas, que son las que se muestran en la tabla.

Algunos Problemas Notables

Ubicación	Regiones atendidas	Ubicación	Regiones atendidas
A	1,2,6	F	10,11,12,20
B	3,4,5,8	G	2,8,13,14,17,18
C	4,5,6,10,12	H	7,11,14,15,16
D	3,7,8,13	I	1,17,18,19
E	9,10	J	2,19,20

Se considera que la colocación de un hub conlleva un coste diferente para cada posible ubicación, que depende del número de áreas que podría atender, de las conexiones, mantenimiento, etc. Los costes son los siguientes: si el hub puede atender dos áreas 30000 euros, si puede atender 3 áreas 40000 euros, si puede atender 4 áreas 50000 euros, si el hub puede atender 5 áreas 80000 euros y, finalmente, si el hub pudiera atender 6 áreas 100000 euros. ¿Cuál es la elección de hubs que da cobertura a todas las regiones a menor coste?

Algunos Problemas Notables

Variables de decisión:

$A, B, C, D, E, F, G, H, I, J = 1$ si se elige la ubicación correspondiente; 0 en otro caso

Algunos Problemas Notables

Variables de decisión:

$A, B, C, D, E, F, G, H, I, J = 1$ si se elige la ubicación correspondiente; 0 en otro caso

Función objetivo: $4A + 5B + 8C + 5D + 3E + 5F + 10G + 8H + 5I + 4J (\times 10000)$

Orientación de la optimización: minimizar

Algunos Problemas Notables

Variables de decisión:

$A, B, C, D, E, F, G, H, I, J = 1$ si se elige la ubicación correspondiente; 0 en otro caso

Función objetivo: $4A + 5B + 8C + 5D + 3E + 5F + 10G + 8H + 5I + 4J (\times 10000)$

Orientación de la optimización: minimizar

Restricciones:

$$R01) A + I \geq 1$$

$$R02) A + G + J \geq 1$$

$$R03) B + D \geq 1$$

$$R04) B + C \geq 1$$

$$R05) B + C \geq 1$$

$$R06) A + C \geq 1$$

$$R07) D + H \geq 1$$

$$R08) B + D + G \geq 1$$

$$R09) E \geq 1$$

$$R10) C + E + F \geq 1$$

$$R11) F + H \geq 1$$

$$R12) C + F \geq 1$$

$$R13) D + G \geq 1$$

$$R14) G + H \geq 1$$

$$R15) H \geq 1$$

$$R16) H \geq 1$$

$$R17) G + I \geq 1$$

$$R18) G + I \geq 1$$

$$R19) I + J \geq 1$$

$$R20) F + J \geq 1$$

Algunos Problemas Notables

Variables de decisión:

$A, B, C, D, E, F, G, H, I, J = 1$ si se elige la ubicación correspondiente; 0 en otro caso

Función objetivo: $4A + 5B + 8C + 5D + 3E + 5F + 10G + 8H + 5I + 4J (\times 10000)$

Orientación de la optimización: minimizar

Restricciones:

$$R01) A + I \geq 1$$

$$R02) A + G + J \geq 1$$

$$R03) B + D \geq 1$$

$$R04) B + C \geq 1$$

$$R05) B + C \geq 1$$

$$R06) A + C \geq 1$$

$$R07) D + H \geq 1$$

$$R08) B + D + G \geq 1$$

$$R09) E \geq 1$$

$$R10) C + E + F \geq 1$$

$$R11) F + H \geq 1$$

$$R12) C + F \geq 1$$

$$R13) D + G \geq 1$$

$$R14) G + H \geq 1$$

$$R15) H \geq 1$$

$$R16) H \geq 1$$

$$R17) G + I \geq 1$$

$$R18) G + I \geq 1$$

$$R19) I + J \geq 1$$

$$R20) F + J \geq 1$$

Variables : $A, B, C, D, E, F, G, H, I, J \in \{0,1\}$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Las variables binarias suelen responder a la Modelización de decisiones Sí o No:

$$x_j = \begin{cases} 1 & \text{si la decision } j \text{ es SÍ} \\ 0 & \text{si la decision } j \text{ es NO} \end{cases}$$

El empleo de variables binarias nos permite modelizar:

- Implicaciones
- Expresiones lógicas (restricciones disyuntivas y restricciones condicionales),
- Activación de variables
- Costes fijos
- Etc.

Las condiciones anteriores se deben formular como una pregunta cuya respuesta debe ser Sí o No y se incorporan al modelo mediante variables auxiliares de tipo binario que representen dichas decisiones. (Las variables auxiliares que añadamos las representaremos habitualmente como y_j , para distinguirlas de las variables originales del problema x_j).

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

1) **Coste fijo:** En la práctica es bastante habitual incurrir en un cargo de preparación o coste fijo cuando se emprende una actividad. Si esto es así, el costo de la actividad j se puede representar de la forma:

$$f_j(x_j) = \begin{cases} k + c_j x_j & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad \text{donde} \quad \begin{aligned} k &= \text{costo fijo (matrícula, contrato....)} \\ c_j &= \text{costo por cada unidad de } x_j \end{aligned}$$

$$\begin{cases} \min & ky_j + c_j x_j + \dots \\ \text{donde } y_j = & \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \end{cases}$$



$$\begin{cases} \min & ky_j + c_j x_j + \dots \\ \text{s.a:} & x_j \leq M y_j \\ & \vdots \end{cases}$$

con M una cota superior para x_j

$$x_j > 0 \rightarrow y_j = 1 \quad \text{y} \quad x_j = 0 \rightarrow \begin{cases} y_j = 0 \\ y_j = 1 \text{ descartado en el óptimo ya que } \min ky_j \end{cases}$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Ejemplo: En telefonía móvil se paga 0.15 € por establecimiento de llamada y 0.11 € por minuto de duración

x = duración de la llamada (minutos)

$$f(x) = \begin{cases} 0.15 + 0.11x & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \end{cases}$$

$$y = \begin{cases} 1 & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \end{cases}$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Ejemplo: En telefonía móvil se paga 0.15 € por establecimiento de llamada y 0.11 € por minuto de duración

x = duración de la llamada (minutos)

$$f(x) = \begin{cases} 0.15 + 0.11x & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \end{cases}$$

$$y = \begin{cases} 1 & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \min & 0.15y + 0.11x + \dots \\ s.a: & x \leq My \\ & \vdots \\ & x \geq 0, y \in \{0,1\} \end{cases}$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Ejemplo: En telefonía móvil se paga 0.15 € por establecimiento de llamada y 0.11 € por minuto de duración

x = duración de la llamada (minutos)

$$f(x) = \begin{cases} 0.15 + 0.11x & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \end{cases}$$

$$y = \begin{cases} 1 & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \min & 0.15y + 0.11x + \dots \\ s.a: & x \leq My \\ & \vdots \\ & x \geq 0, y \in \{0,1\} \end{cases}$$

$$M = 60 \times 24 = 1440$$

PRODUCCIÓN DE BIENES INDIVISIBLES CON COSTES FIJOS

Una determinada empresa dispone de tres líneas de producción en las que desarrolla la producción de un único producto.

La línea 1 tiene una capacidad productiva de 10000 unidades año, la línea 2 de 15000 unidades año y la 3 de 12000.

El coste por unidad producida en cada una de las líneas es, respectivamente, de 8 euros/unidad, 6 euros/unidad y 7 euros/unidad.

La previsión de demanda del producto es de 21000 unidades/año.

¿Cuál es la decisión que minimiza el coste?

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Variables de decisión:

x_1 = producción en L1, x_2 = producción en L2, x_3 = producción en L3

Función objetivo: $8x_1 + 6x_2 + 7x_3$

Orientación de la optimización: minimizar

Restricciones:

Producción en L1: $x_1 \leq 10000$

Producción en L2: $x_2 \leq 15000$

Producción en L3: $x_3 \leq 12000$

Demanda: $x_1 + x_2 + x_3 \geq 21000$

Variables: $x_1, x_2, x_3 \in \mathbf{Z}_+$

PRODUCCIÓN DE BIENES INDIVISIBLES CON **COSTES FIJOS**

Una determinada empresa dispone de tres líneas de producción en las que desarrolla la producción de un único producto. Debido a la coyuntura económica se está planteando el cierre de alguna de ellas para reducir costes de producción.

La línea 1 tiene una capacidad productiva de 10000 unidades año, la línea 2 de 15000 unidades año y la 3 de 12000.

El coste por unidad producida en cada una de las líneas es, respectivamente, de 8 euros/unidad, 6 euros/unidad y 7 euros/unidad.

Además, el coste fijo de mantener las líneas de producción activas es de 90000 euros la línea 1, 120000 euros la línea 2 y 110000 euros la línea 3.

La previsión de demanda del producto es de 21000 unidades/año.

¿Cuál es la decisión que minimiza el coste?

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Variables de decisión:

y_1 = Línea 1 activa, y_2 = Línea 2 activa, y_3 = Línea 3 activa

x_1 = producción en L1, x_2 = producción en L2, x_3 = producción en L3

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Variables de decisión:

y_1 = Línea 1 activa, y_2 = Línea 2 activa, y_3 = Línea 3 activa

x_1 = producción en L1, x_2 = producción en L2, x_3 = producción en L3

Función objetivo: $90000y_1 + 120000y_2 + 110000y_3 + 8x_1 + 6x_2 + 7x_3$

Orientación de la optimización: minimizar

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Variables de decisión:

y_1 = Línea 1 activa, y_2 = Línea 2 activa, y_3 = Línea 3 activa

x_1 = producción en L1, x_2 = producción en L2, x_3 = producción en L3

Función objetivo: $90000y_1 + 120000y_2 + 110000y_3 + 8x_1 + 6x_2 + 7x_3$

Orientación de la optimización: minimizar

Restricciones:

Producción en L1: $x_1 \leq M1y_1$ (desactivar línea 1)

Producción en L2: $x_2 \leq M2y_2$ (desactivar línea 2)

Producción en L3: $x_3 \leq M3y_3$ (desactivar línea 3)

Demanda: $x_1 + x_2 + x_3 \geq 21000$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Variables de decisión:

y_1 = Línea 1 activa, y_2 = Línea 2 activa, y_3 = Línea 3 activa

x_1 = producción en L1, x_2 = producción en L2, x_3 = producción en L3

Función objetivo: $90000y_1 + 120000y_2 + 110000y_3 + 8x_1 + 6x_2 + 7x_3$

Orientación de la optimización: minimizar

Restricciones:

Producción en L1: $x_1 \leq 10000y_1$ (desactivar línea 1)

Producción en L2: $x_2 \leq 15000y_2$ (desactivar línea 2)

Producción en L3: $x_3 \leq 12000y_3$ (desactivar línea 3)

Demanda: $x_1 + x_2 + x_3 \geq 21000$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Variables de decisión:

y_1 = Línea 1 activa, y_2 = Línea 2 activa, y_3 = Línea 3 activa

x_1 = producción en L1, x_2 = producción en L2, x_3 = producción en L3

Función objetivo: $90000y_1 + 120000y_2 + 110000y_3 + 8x_1 + 6x_2 + 7x_3$

Orientación de la optimización: minimizar

Restricciones:

Producción en L1: $x_1 - 10000y_1 \leq 0$ (desactivar línea 1)

Producción en L2: $x_2 - 15000y_2 \leq 0$ (desactivar línea 2)

Producción en L3: $x_3 - 12000y_3 \leq 0$ (desactivar línea 3)

Demanda: $x_1 + x_2 + x_3 \geq 21000$

Variables: $y_1, y_2, y_3 \in \{0, 1\}$; $x_1, x_2, x_3 \in \mathbf{Z}_+$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

2) Activación de una v. continua: Para distinguir si una v. continua toma o no un valor no nulo, desearíamos disponer de una v. binaria:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases}$$

La condición anterior $x_j \leq My_j$ asegura que $x_j > 0 \rightarrow y_j = 1$, pero $x_j = 0 \rightarrow y_j = 0$ sólo se garantiza en el óptimo si y_j aparece en el objetivo e interesa minimizar su valor. No obstante, en la práctica, cuando una variable continua x_j toma un valor positivo, suele tomar un valor mínimo L_j (Si se realiza una llamada, se contabiliza al menos un minuto; si se produce algo, se produce al menos tantos grms...). En este caso se ha de satisfacer $y_j = 1 \rightarrow x_j \geq L_j$, que se consigue con la restricción adicional $L_j y_j \leq x_j$.

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

En general, si en un proceso la unidad j está activa, su uso ha de estar entre las cotas $L_j \leq x_j \leq U_j$:

$$L_j y_j \leq x_j \leq U_j y_j, \quad y_j \in \{0,1\}$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

En general, si en un proceso la unidad j está activa, su uso ha de estar entre las cotas $L_j \leq x_j \leq U_j$:

$$L_j y_j \leq x_j \leq U_j y_j, \quad y_j \in \{0,1\}$$

$$x_j > 0 \rightarrow y_j = 1, \text{ ya que necesariamente } x_j \leq U_j \rightarrow L_j \leq x_j \leq U_j$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

En general, si en un proceso la unidad j está activa, su uso ha de estar entre las cotas $L_j \leq x_j \leq U_j$:

$$L_j y_j \leq x_j \leq U_j y_j, \quad y_j \in \{0,1\}$$

$$x_j > 0 \rightarrow y_j = 1, \text{ ya que necesariamente } x_j \leq U_j \rightarrow L_j \leq x_j \leq U_j$$

$$x_j = 0 \rightarrow y_j = 0, \text{ ya que necesariamente } 0 \times L_j = 0 \leq x_j = 0 \rightarrow 0 \leq x_j = 0 \leq 0$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

3) Implicaciones entre variables binarias: Cuando un valor concreto de una variable binaria condiciona el valor que han de tomar otras variables binarias.

- ✓ La condición $y_i = 0 \Rightarrow y_j = 0$ es equivalente a $y_j \leq y_i$
- ✓ La condición $y_i = 0 \Rightarrow y_j = 1$ es equivalente a $y_j \geq 1 - y_i$
- ✓ La condición $y_i = 1 \Rightarrow y_j = 0$ es equivalente a $y_j \leq 1 - y_i$
- ✓ La condición $y_i = 1 \Rightarrow y_j = 1$ es equivalente a $y_j \geq y_i$

PROBLEMAS DE MEZCLAS

Una empresa elabora un cierto alimento refinando diferentes tipos de aceite y mezclándolos. Los tipos de aceite se clasifican en dos categorías: vegetales (VEG1 y VEG2) y no vegetales (OIL1, OIL2 y OIL3). Dependiendo del tipo de aceite, vegetal o no vegetal, se requieren diferentes líneas de producción para el refinado del aceite. Así, en un mes, la máxima cantidad de cada uno de ellos que puede refinarse es de 200 toneladas de aceite vegetal y 250 de no vegetal. Se puede asumir que el coste de refinado es nulo y que durante el proceso no se producen pérdidas de peso. Por otro lado, existen restricciones tecnológicas que imponen cotas (inferior y superior) a la dureza del producto final, de 3 y 6 unidades respectivamente. Se puede asumir que la dureza se mezcla linealmente; la dureza (por tonelada) de cada uno de los aceites, así como su coste (por tonelada) de producción, son los que aparecen en la siguiente tabla:

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

	VEG1	VEG2	OIL1	OIL2	OIL3
Coste	110	120	130	110	115
Dureza	8.8	6.1	2.0	4.2	5.0

Cada tonelada de producto final se vende a un precio de 150 u.m.

Plantear el problema de programación lineal continua al que se enfrenta la empresa para determinar cómo ha de hacer su producción de manera que obtenga el mayor beneficio neto posible.

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

Variables de decisión:

x_j = cantidad de aceite de tipo j , $j = V1, V2, O1, O2, O3$, que contiene la mezcla

Función objetivo: $150(x_{V1} + x_{V2} + x_{O1} + x_{O2} + x_{O3}) - (110x_{V1} + 120x_{V2} + 130x_{O1} + 110x_{O2} + 115x_{O3})$

Orientación de la optimización: maximizar

Restricciones:

Refinado: $x_{V1} + x_{V2} \leq 200$

$$x_{O1} + x_{O2} + x_{O3} \leq 250$$

Dureza: $3(x_{V1} + x_{V2} + x_{O1} + x_{O2} + x_{O3}) \leq 8.8x_{V1} + 6.1x_{V2} + 2x_{O1} + 4.2x_{O2} + 5x_{O3}$

$$8.8x_{V1} + 6.1x_{V2} + 2x_{O1} + 4.2x_{O2} + 5x_{O3} \leq 6(x_{V1} + x_{V2} + x_{O1} + x_{O2} + x_{O3})$$

Variables: $x_{V1}, x_{V2}, x_{O1}, x_{O2}, x_{O3} \geq 0$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

PROBLEMAS DE MEZCLAS CON **CONDICIONES LÓGICAS**

¿Cómo imponer las siguientes condiciones adicionales al problema?

- Si el producto final contiene un cierto tipo de aceite, debe contener al menos 20 toneladas del mismo.
- El producto final no puede contener más de tres tipos de aceite diferentes.
- Si la mezcla contiene algún tipo de aceite vegetal (VEG1 o VEG2), entonces también debe contener aceite no vegetal de tipo 3 (OIL3).

Se deben incluir variables enteras en el modelo que nos permitan añadir condiciones lógicas: activación-desactivación de variables continuas

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si el producto final contiene un cierto tipo de aceite, debe contener al menos 20 toneladas del mismo

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si el producto final contiene un cierto tipo de aceite, debe contener al menos 20 toneladas del mismo → **Activación de variables continuas**

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si el producto final contiene un cierto tipo de aceite, debe contener al menos 20 toneladas del mismo → **Activación de variables continuas**

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2, OIL1, OIL2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O1, O2, O3$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si el producto final contiene un cierto tipo de aceite, debe contener al menos 20 toneladas del mismo → **Activación de variables continuas**

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2, OIL1, OIL2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O1, O2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para la producción máxima de cada aceite: $x_j \leq U_j y_j, j = V1, V2, O1, O2, O3$

Para la producción mínima de cada aceite: $L_j y_j \leq x_j, j = V1, V2, O1, O2, O3$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}, j = V1, V2, O1, O2, O3$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si el producto final contiene un cierto tipo de aceite, debe contener al menos 20 toneladas del mismo → **Activación de variables continuas**

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2, OIL1, OIL2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O1, O2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para la producción máxima de cada aceite: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_j \leq 250y_j$, $j = O1, O2, O3$

Para la producción mínima de cada aceite: $20y_j \leq x_j$, $j = V1, V2, O1, O2, O3$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O1, O2, O3$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- El producto final no puede contener más de tres tipos de aceite diferentes

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- El producto final no puede contener más de tres tipos de aceite diferentes →
Activación de variables continuas + implicaciones

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- El producto final no puede contener más de tres tipos de aceite diferentes →
Activación de variables continuas + implicaciones

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2, OIL1, OIL2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O1, O2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_j \leq 250y_j$, $j = O1, O2, O3$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O1, O2, O3$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- El producto final no puede contener más de tres tipos de aceite diferentes →
Activación de variables continuas + implicaciones

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2, OIL1, OIL2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O1, O2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_j \leq 250y_j$, $j = O1, O2, O3$

No más de 3 tipos de aceite:

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O1, O2, O3$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- El producto final no puede contener más de tres tipos de aceite diferentes →
Activación de variables continuas + implicaciones

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2, OIL1, OIL2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O1, O2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_j \leq 250y_j$, $j = O1, O2, O3$

No más de 3 tipos de aceite: $y_{V1} + y_{V2} + y_{O1} + y_{O2} + y_{O3} \leq 3$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O1, O2, O3$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- El producto final no puede contener más de tres tipos de aceite diferentes →
Activación de variables continuas + implicaciones

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2, OIL1, OIL2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O1, O2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_j \leq 250y_j$, $j = O1, O2, O3$

No más de 3 tipos de aceite: $y_{V1} + y_{V2} + y_{O1} + y_{O2} + y_{O3} \leq 3$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O1, O2, O3$

*No son necesarias
las restricciones*

$$L_j y_j \leq x_j$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si la mezcla contiene algún tipo de aceite vegetal (VEG1 o VEG2), entonces también debe contener aceite no vegetal de tipo 3 (OIL3)

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si la mezcla contiene algún tipo de aceite vegetal (VEG1 o VEG2), entonces también debe contener aceite no vegetal de tipo 3 (OIL3) → **Activación de variables continuas + implicaciones**

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si la mezcla contiene algún tipo de aceite vegetal (VEG1 o VEG2), entonces también debe contener aceite no vegetal de tipo 3 (OIL3) → **Activación de variables continuas + implicaciones**

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_{O3} \leq 250y_{O3}$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O3$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si la mezcla contiene algún tipo de aceite vegetal (VEG1 o VEG2), entonces también debe contener aceite no vegetal de tipo 3 (OIL3) → **Activación de variables continuas + implicaciones**

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_{O3} \leq 250y_{O3}$

Si $x_{V1} > 0$ o $x_{V2} > 0 \rightarrow x_{O3} > 0$:

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O3$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si la mezcla contiene algún tipo de aceite vegetal (VEG1 o VEG2), entonces también debe contener aceite no vegetal de tipo 3 (OIL3) → **Activación de variables continuas + implicaciones**

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_{O3} \leq 250y_{O3}$

Si $x_{V1} > 0$ o $x_{V2} > 0 \rightarrow x_{O3} > 0$: $y_{V1} \leq y_{O3}$
 $y_{V2} \leq y_{O3}$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O3$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si la mezcla contiene algún tipo de aceite vegetal (VEG1 o VEG2), entonces también debe contener aceite no vegetal de tipo 3 (OIL3) → **Activación de variables continuas + implicaciones**

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_{O3} \leq 250y_{O3}$

Si $x_{V1} > 0$ o $x_{V2} > 0 \rightarrow x_{O3} > 0$: $y_{V1} \leq y_{O3}$
 $y_{V2} \leq y_{O3}$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O3$

*No son necesarias
las restricciones*

$$L_j y_j \leq x_j$$

Uso de variables binarias en la formulación de modelos

- Si la mezcla contiene algún tipo de aceite vegetal (VEG1 o VEG2), entonces también debe contener aceite no vegetal de tipo 3 (OIL3) → **Activación de variables continuas + implicaciones**

Añadir variables binarias y_j , que tomen los valores 1 o 0 dependiendo de si el aceite en cuestión (VEG1, VEG2 y OIL3) se utiliza o no:

$$y_j = \begin{cases} 1 & \text{si } x_j > 0 \\ 0 & \text{si } x_j = 0 \end{cases} \quad j = V1, V2, O3$$

Añadir las restricciones:

Para activar las variables: $x_j \leq 200y_j$, $j = V1, V2$
 $x_{O3} \leq 250y_{O3}$

Si $x_{V1} > 0$ o $x_{V2} > 0 \rightarrow x_{O3} > 0$:

$$\begin{aligned} y_{V1} &\leq y_{O3} \\ y_{V2} &\leq y_{O3} \end{aligned}$$

Alternativamente:
 $y_{V1} + y_{V2} \leq 2y_{O3}$

Variables: $y_j \in \{0, 1\}$, $j = V1, V2, O3$