Programación Lineal - Pt 1

Investigación Operativa



¿Qué es la Programación Lineal?

Definición:

- Técnica de optimización matemática
- Busca la mejor solución a problemas con función objetivo y restricciones lineales
- Herramienta fundamental para toma de decisiones
- Optimización de recursos limitados

Aplicaciones de la Programación Lineal

Aplicaciones:

- Producción y manufactura
- Logística y transporte
- Finanzas y inversiones

Problema de PL General - Componentes

Elementos del modelo:

• Variables de decisión (x_j) : Nivel de cada actividad

Problema de PL General - Componentes

Elementos del modelo:

- Variables de decisión (x_i) : Nivel de cada actividad
- Función objetivo (Z): Medida de performance a optimizar

Problema de PL General - Componentes

Elementos del modelo:

- Variables de decisión (x_i): Nivel de cada actividad
- Función objetivo (Z): Medida de performance a optimizar
- Parámetros:
 - c_i : Aumento de Z por unidad de x_i
 - b_i : Cantidad del recurso i disponible
 - a_{ij}: Cantidad del recurso i que consume cada unidad de actividad j

Problema de PL General - Formulación

Forma estándar:

Min Z Dado $Z = cx^{t}$ $ax^{t} < b$

$$x \ge 0$$

Donde:

- $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ vector de variables
- $c = (c_1, c_2, \dots, c_n)$ vector de coeficientes
- $b = (b_1, b_2, \dots, b_m)$ vector de recursos
- a matriz de consumo de recursos por unidad de actividad

Ejemplo 1: Panes y Tortas

Situación: Jorge tiene una panadería que produce panes y tortas.

Recursos por unidad:

- Pan: 1 kg harina, 0.2 kg levadura
- Torta: 0.5 kg harina, 0.1 kg levadura, 0.2 kg azúcar

Disponibilidad diaria:

- 50 kg de harina
- 15 kg de levadura
- 10 kg de azúcar

Ganancias: Pan \$2.5, Torta \$1.8

Ejemplo 1: Formulación

Variables de decisión:

- x_1 : Cantidad de panes a producir
- x_2 : Cantidad de tortas a producir

Ejemplo 1: Formulación

Variables de decisión:

- x_1 : Cantidad de panes a producir
- x₂: Cantidad de tortas a producir

Función objetivo:

Maximizar:
$$Z = 2.5x_1 + 1.8x_2$$

Ejemplo 1: Formulación

Variables de decisión:

- x₁: Cantidad de panes a producir
- x₂: Cantidad de tortas a producir

Función objetivo:

Maximizar:
$$Z = 2.5x_1 + 1.8x_2$$

Restricciones:

$$x_1+0.5x_2 \leq 50$$
 (harina) $0.2x_1+0.1x_2 \leq 15$ (levadura) $0.2x_2 \leq 10$ (azúcar) $20 \leq x_1 \leq 50, \quad 15 \leq x_2 \leq 20$

Ejemplo 2: Wyndor Glass Co.

Productos:

- Producto 1: Ventana 2m con marco de aluminio
- Producto 2: Ventana colgante 3m con marco de madera

Recursos de producción:

| Planta | Producto 1 | Producto 2 | Tiempo disponible |
|--------|------------|------------|-------------------|
| 1 | 1 | 0 | 4 |
| 2 | 0 | 2 | 12 |
| 3 | 3 | 2 | 18 |

Ganancias: Producto 1: \$3000, Producto 2: \$5000

Wyndor Glass Co. - Formulación

Variables de decisión:

- x₁: Lotes por semana del Producto 1
- x2: Lotes por semana del Producto 2

Wyndor Glass Co. - Formulación

Variables de decisión:

- x₁: Lotes por semana del Producto 1
- x2: Lotes por semana del Producto 2

Función objetivo:

Maximizar:
$$Z = 3000x_1 + 5000x_2$$

Wyndor Glass Co. - Formulación

Variables de decisión:

- x₁: Lotes por semana del Producto 1
- x₂: Lotes por semana del Producto 2

Función objetivo:

Maximizar:
$$Z = 3000x_1 + 5000x_2$$

Restricciones:

$$x_1 \leq 4$$
 (Planta 1) $2x_2 \leq 12$ (Planta 2) $3x_1 + 2x_2 \leq 18$ (Planta 3) $x_1, x_2 \geq 0$

Método Simplex - Concepto

¿Que es el Metodo Simplex?

- Es un algoritmo iterativo para resolver problemas de programacion lineal
- Se basa en que la solucion optima esta en un vertice de la region factible
- Se mueve de vertice en vertice mejorando la funcion objetivo
- Se detiene cuando no hay vertices adyacentes mejores

Pasos del algoritmo:

Q Encuentra un vertice inicial factible

Pasos del algoritmo:

Q Encuentra un vertice inicial factible

■ Evalua vertices adyacentes

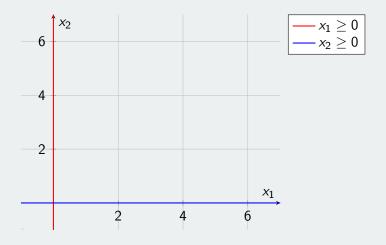
Pasos del algoritmo:

- **Q** Encuentra un vertice inicial factible
- Evalua vertices adyacentes
- → Se mueve al mejor vertice adyacente

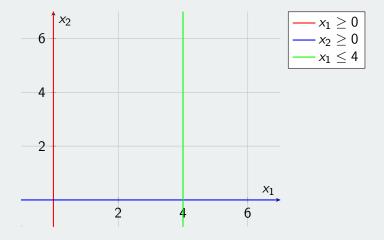
Pasos del algoritmo:

- **Q** Encuentra un vertice inicial factible
- Evalua vertices adyacentes
- → Se mueve al mejor vertice adyacente
- Repite hasta encontrar el optimo

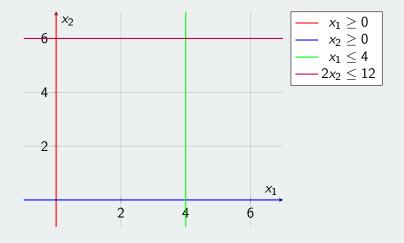
Método Simplex - Paso 1: Restricciones de No Negatividad



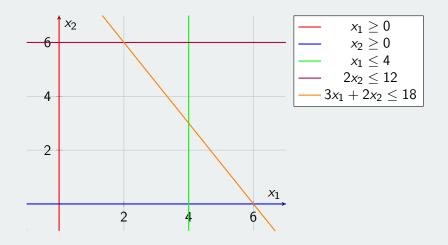
Método Simplex - Paso 2: Agregamos $x_1 \le 4$



Método Simplex - Paso 3: Agregamos $2x_2 \le 12$



Método Simplex - Paso 4: Agregamos $3x_1 + 2x_2 \le 18$



Evaluación en vértices:

• (0,0): Z=0

- (0,0): Z=0
- (0,6): Z = 30000

- (0,0): Z=0
- (0,6): Z = 30000
- (2,6): $Z = 36000 \leftarrow \text{ÓPTIMO}$

- (0,0): Z=0
- (0,6): Z = 30000
- (2,6): $Z = 36000 \leftarrow \text{ÓPTIMO}$
- (4,3): Z = 27000

- (0,0): Z=0
- (0,6): Z = 30000
- (2,6): $Z = 36000 \leftarrow \text{ÓPTIMO}$
- (4,3): Z = 27000
- (4,0): Z = 12000

Evaluación en vértices:

- (0,0): Z=0
- (0,6): Z = 30000
- (2,6): $Z = 36000 \leftarrow \text{ÓPTIMO}$
- (4,3): Z = 27000
- (4,0): Z=12000

Solución óptima:

- Producir 2 lotes del Producto 1
- Producir 6 lotes del Producto 2
- Ganancia máxima: \$36000

Implementación con PICOS

¿Qué es PICOS?

- Interfaz de Python para solucionadores de optimización
- Simplifica la formulación de problemas de PL
- Se conecta con solucionadores como GLPK, CPLEX, Gurobi

Implementación con PICOS

¿Qué es PICOS?

- Interfaz de Python para solucionadores de optimización
- Simplifica la formulación de problemas de PL
- Se conecta con solucionadores como GLPK, CPLEX, Gurobi

Ventajas:

- Sintaxis clara y legible
- Manejo automático de matrices
- Múltiples solucionadores disponibles
- Integración con NumPy

PICOS - Ejemplo Wyndor

```
import picos
   import numpy as np
  # Crear problema
   P = picos.Problem()
6
  # Definir variables
  x = picos.RealVariable('x', 2)
9
  # Funcion objetivo
  P.set_objective('max', 3000*x[0] + 5000*x[1])
  # Restricciones
14 P. add constraint(x[0] <= 4)
15 P.add_constraint(2*x[1] <= 12)
16 P.add_constraint(3*x[0] + 2*x[1] <= 18)
18 # Resolver
19 P. solve(solver='glpk')
  print(x) # [2.0, 6.0]
  print(P.value) # 36000.0
```

PICOS - Forma Matricial

```
P = picos.Problem()
   x = picos.RealVariable('x', 2)
   # Definir matrices
   A = np.array([[1,0], [0,2], [3,2]])
   c = np.array([3000,5000])
   b = np.array([4,12,18])
 8
   # Convertir a constantes PICOS
   c = picos.Constant('c', c)
   A = picos.Constant('A', A)
   b = picos.Constant('b', b)
13
   # Funcion objetivo y restricciones
15 P.set_objective('max', c|x)
16 P.add_constraint(A*x <= b)
17
18 P. solve(solver='glpk')
```

Tipos de soluciones:

• Solución única: El óptimo está en un único vértice

Tipos de soluciones:

- Solución única: El óptimo está en un único vértice
- Múltiples soluciones: El óptimo está en una arista completa

Tipos de soluciones:

- Solución única: El óptimo está en un único vértice
- Múltiples soluciones: El óptimo está en una arista completa
- Problema no acotado: La función objetivo puede crecer infinitamente

Tipos de soluciones:

- Solución única: El óptimo está en un único vértice
- Múltiples soluciones: El óptimo está en una arista completa
- Problema no acotado: La función objetivo puede crecer infinitamente
- Problema infactible: No existe solución que satisfaga todas las restricciones

Tipos de soluciones:

- Solución única: El óptimo está en un único vértice
- Múltiples soluciones: El óptimo está en una arista completa
- Problema no acotado: La función objetivo puede crecer infinitamente
- Problema infactible: No existe solución que satisfaga todas las restricciones

¿Cómo identificarlos?

- El solucionador nos lo indica
- Análisis gráfico (en 2D)
- Verificación de las restricciones

Próximos Pasos

En la siguiente clase veremos:

- Problemas de Redes
- Problema de Transporte (balanceado y desbalanceado)
- Problema de Transshipment
- Problema de Flujo Máximo

Para practicar:

- Resolver los ejercicios de lámparas y dieta óptima
- Resolver los ejercicios de la guía
- Experimentar con PICOS
- Identificar problemas de PL en situaciones reales

Terminamos

¿Dudas? ¿Consultas?

