

# Programación Entera - Parte 2

---

Investigación Operativa



## En la clase anterior:

- Vimos problemas con variables si/no
- Ahora aparecen problemas con variables binarias y continuas juntas
- Ejemplo típico: decidir si se opera una planta y cuanto produce

## Ejemplo: Planificación de producción

Una empresa opera con dos turnos: diurno y nocturno. El costo de poner en marcha la planta es:

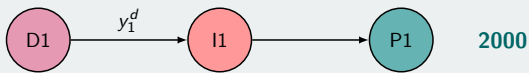
- Turno diurno: \$8.000
- Turno nocturno: \$4.500

Demanda para los próximos dos días:

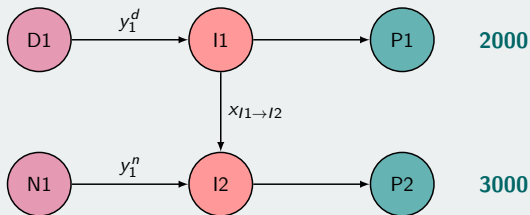
- Día 1: 2000 unidades (diurno)
- Noche 1: 3000 unidades (nocturno)
- Día 2: 2000 unidades (diurno)
- Noche 2: 3000 unidades (nocturno)

Costo de almacenaje: \$1 por unidad por día. Se busca minimizar el costo total cumpliendo demanda.

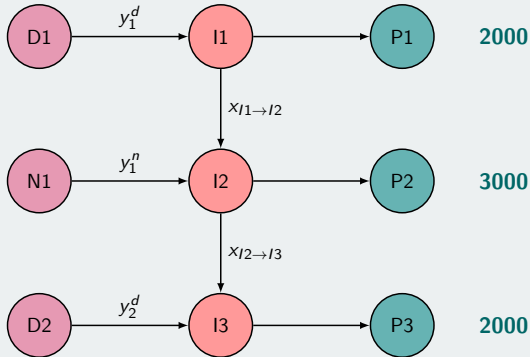
## Visualización del problema: Turno D1



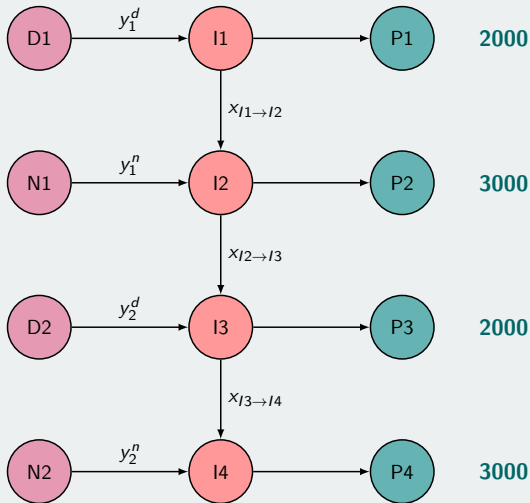
## Visualización del problema: Turno N1



## Visualización del problema: Turno D2



## Visualización del problema: Turno N2



# Variables y función objetivo

## Variables:

- $y_i^d$ : 1 si se produce en el turno diurno  $i$ , 0 si no
- $y_i^n$ : 1 si se produce en el turno nocturno  $i$ , 0 si no
- $x_{li \rightarrow l(i+1)}$ : cantidad almacenada entre periodos

## Función objetivo:

$$\text{Min } Z = 8000(y_1^d + y_2^d) + 4500(y_1^n + y_2^n) + \sum_{i=1}^3 x_{li \rightarrow l(i+1)}$$



# Restricciones

- $y_i^d, y_i^n \in \{0, 1\}$
- $x_{Ii \rightarrow I(i+1)} \geq 0$
- Conservación de flujo en cada periodo

$$y_1^d - x_{I1 \rightarrow I2} = x_{I1 \rightarrow P_1}$$

$$y_1^n + x_{I1 \rightarrow I2} - x_{I2 \rightarrow I3} = x_{I2 \rightarrow P_2}$$

$$y_2^d + x_{I2 \rightarrow I3} - x_{I3 \rightarrow I4} = x_{I3 \rightarrow P_3}$$

$$y_2^n + x_{I3 \rightarrow I4} = x_{I4 \rightarrow P_4}$$

# Modelo en PICOS: Definicion de variables y datos

```
1 import picos
2 import numpy as np
3
4 # Datos
5 costo_diurno = 8000
6 costo_nocturno = 4500
7 demanda = [2000, 3000, 2000, 3000] # D1, N1, D2, N2
8 costo_almacenaje = 1
9
10 # Variables
11 P = picos.Problem()
12
13 y_d = picos.BinaryVariable('y_d', 2) # diurno (dia 1 y dia 2)
14 y_n = picos.BinaryVariable('y_n', 2) # nocturno (noche 1 y noche 2)
15 x_d = picos.RealVariable('x_d', 2, lower=0)
16 x_n = picos.RealVariable('x_n', 2, lower=0)
17 s = picos.RealVariable('s', 3, lower=0)
```

# Modelo en PICOS: Objetivo y restricciones

```
1 # Objetivo: costos fijos de produccion + almacenaje
2 P.set_objective('min',
3     costo_diurno * picos.sum(y_d) +
4     costo_nocturno * picos.sum(y_n) +
5     costo_almacenaje * picos.sum(s)
6 )
7
8 tipo_M = 10000
9 for i in range(2):
10     P.add_constraint(x_d[i] <= tipo_M * y_d[i])
11     P.add_constraint(x_n[i] <= tipo_M * y_n[i])
12
13 # Balance de inventario
14 P.add_constraint(x_d[0] - demanda[0] == s[0])
15 P.add_constraint(x_n[0] + s[0] - demanda[1] == s[1])
16 P.add_constraint(x_d[1] + s[1] - demanda[2] == s[2])
17 P.add_constraint(x_n[1] + s[2] - demanda[3] == 0)
```

# Modelo en PICOS: Resolucion y resultados

```
1 P.solve(solver='glpk')
2 print('Produccion diurna:', np.round(x_d.value, 2))
3 print('Produccion nocturna:', np.round(x_n.value, 2))
4 print('Turnos diurnos activados:', [int(round(y_d[i].value)) for i in range(2)])
5 print('Turnos nocturnos activados:', [int(round(y_n[i].value)) for i in
    range(2)])
6 print('Inventario final en cada periodo:', np.round(s.value, 2))
7 print('Costo total:', round(P.value, 2))
```

Produccion diurna:

[[2000.]

[ 0.]]

Produccion nocturna:

[[5000.]

[3000.]]

Turnos diurnos activados:

[1, 0]

Turnos nocturnos activados:

[1, 1]

Inventario final en cada periodo:

[[ 0.]

[2000.]

[ 0.]]

Costo total: 19000.0

## Ejemplo: Planificación eléctrica

Una empresa de energía debe satisfacer una demanda creciente durante 5 años. Hay 4 tipos de plantas con distintas capacidades y costos de construcción y operación. Se debe decidir en que año construir cada planta y cuando operarla para minimizar el costo total.

## Datos del problema

Planta	Capacidad (millones kWh)	Costo construccion (M\$)	Costo operativo anual (M\$)
1	70	20	1.5
2	50	16	0.8
3	60	18	1.3
4	40	14	0.6

Demanda: 80, 100, 120, 140, 160 millones kWh por año.

## Variables:

- $x_{ij}$ : energía generada por planta  $i$  en año  $j$
- $\alpha_{ij}$ : 1 si la planta  $i$  esta operativa en año  $j$ , 0 si no
- $y_i$ : 1 si la planta  $i$  se construye

## Función objetivo:

$$\text{Min } Z = \sum_{i=1}^4 c_i y_i + \sum_{i=1}^4 \sum_{j=1}^5 o_i \alpha_{ij}$$



# Restricciones

1. Demanda anual:  $\sum_i x_{ij} \geq d_j$  para todo  $j$
2. Capacidad de planta:  $x_{ij} \leq cap_i \alpha_{ij}$
3. Operar solo si se construyo:  $\alpha_{ij} \leq y_i$
4. Permanencia: una vez operativa, no se puede apagar:  
 $\alpha_{i,j+1} \geq \alpha_{ij}$

# Modelo en PICOS: Definición de datos y variables

```
1 import picos
2
3 demand = picos.Constant('demanda', [80, 100, 120, 140, 160])
4 limits = picos.Constant('cap', [70, 50, 60, 40])
5 c = picos.Constant('c', [20, 16, 18, 14])
6 o = picos.Constant('o', [1.5, 0.8, 1.3, 0.6])
7
8 T, P = 5, 4 # años, plantas
9 x = picos.RealVariable('x', (P, T), lower=0)
10 alfa = picos.BinaryVariable('alfa', (P, T))
11 y = picos.BinaryVariable('y', P)
12
13 p = picos.Problem()
```

# Modelo en PICOS: Restricciones

```
1 # Demanda anual
2 for j in range(T):
3     p.add_constraint(picos.sum(x[:, j]) >= demand[j])
4
5 # Capacidad de planta
6 for i in range(P):
7     p.add_constraint(picos.sum(x[i, :]) <= 1e4*y[i])
8     for j in range(T):
9         p.add_constraint(x[i, j] <= 1e4*alfa[i, j])
10        p.add_constraint(x[i, j] - limits[i] <= 1e4*(1-alfa[i, j]))
11
12 # Permanencia
13 for i in range(P):
14     for j in range(T-1):
15         p.add_constraint(alfa[i, j+1] >= alfa[i, j])
16
17 # Operacion implica construccion
18 for i in range(P):
19     for j in range(T):
20         p.add_constraint(alfa[i, j] <= y[i])
```

# Modelo en PICOS: Objetivo y resolucion

```
1 # Objetivo
2 p.set_objective('min', c[0]*y[0] + c[1]*y[1] + c[2]*y[2] + c[3]*y[3] +
3                   o[0]*picos.sum(alfa[0, :]) + o[1]*picos.sum(alfa[1, :]) +
4                   o[2]*picos.sum(alfa[2, :]) + o[3]*picos.sum(alfa[3, :]))
5
6 # Resolver
7 p.options.verbosity = 1
8 p.solve(solver='glpk')
9
10 print(x)           # energia generada
11 print(p.value)     # costo total minimo
```

## Salida esperada

```
[ 7.00e+01  5.00e+01  7.00e+01  7.00e+01  
 7.00e+01]  
[ 1.00e+01  5.00e+01  5.00e+01  5.00e+01  
 5.00e+01]  
[ 0.00e+00  0.00e+00  0.00e+00  0.00e+00  
 0.00e+00]  
[ 0.00e+00  0.00e+00  0.00e+00  2.00e+01  
 4.00e+01]  
62.7
```

**¿Dudas?**  
**¿Consultas?**