Introducción a Modelos de Optimización Rodrigo Maranzana

Introducción a Optimización

"Selección de la mejor alternativa posible de una variedad de opciones posibles"

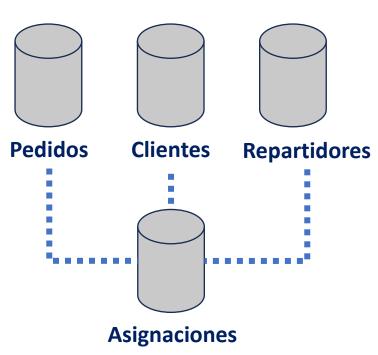
Conceptos:

- Variables de decisión del problema.
- Parámetros.
- Función objetivo a maximizar o minimizar.
- Restricciones del problema.
- Región factible formada por restricciones.

Ejemplos: apps delivery

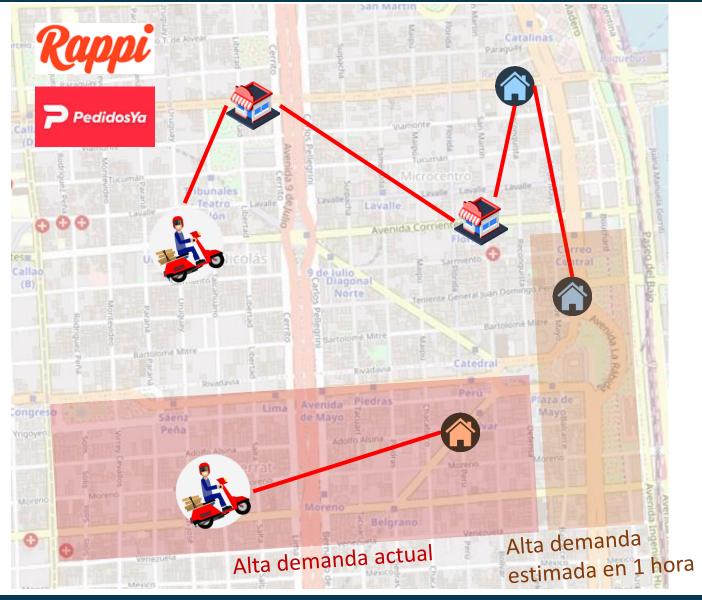








Ejemplos: apps delivery

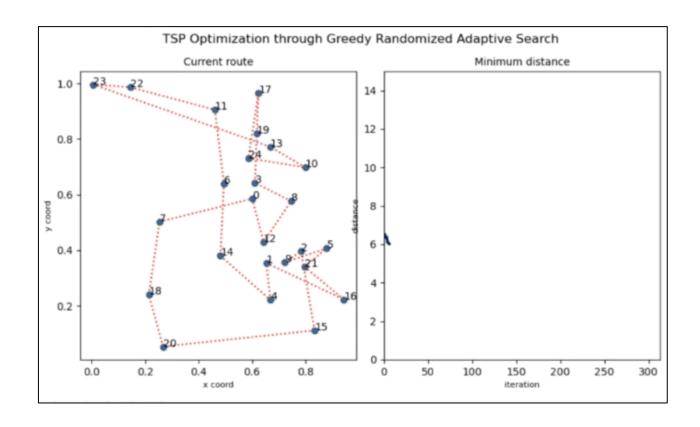


Complejidades a tener en cuenta en un modelo:

- Períodos de alta demanda dinámicos.
- Variabilidad en cantidad de repartidores en zona.
- Variabilidad de demanda.
- Franjas de entregas programadas.
- Cliente con compras en más de un local diferente.
- Repartidores con más de un pedido.
- Balance de repartidores en zona de alta demanda.
- Control de nivel de servicio por repartidor.
- Reducción de tiempo de entrega.
- Control de tiempo de entrega de negocios, penalización de radio.
- Variación de precios de servicio respecto a oferta-demanda.
- Asignaciones especiales para clientes premium.
- Posibilidad de recargo con entrega prioritaria.
- Preferencia de zona de repartidores.



Ejemplos: ruteo de vehículos



Optimización de ruta con Greedy Randomized Adaptive Search Algorithm (OS11: Models and Algorithms for Logistics and Transport, Master OSS UTT-UTN)



Ejemplos: e-commerce web



CTR: 0.14

Optimización:

- CTR (Click-through rate)
- CTOR (Click-through open rate)
- Conversión (compra)
- **...**

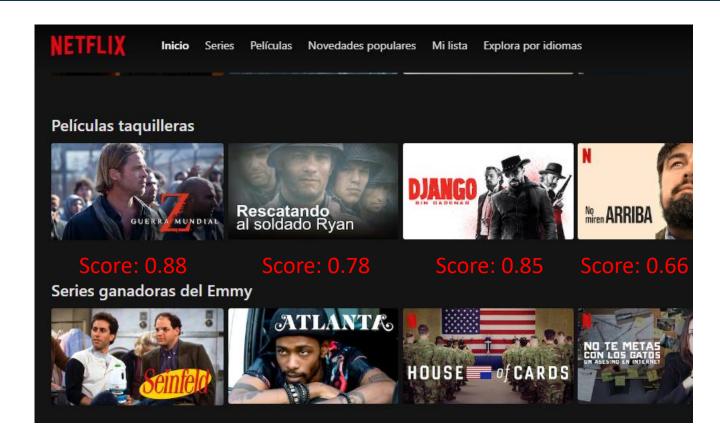


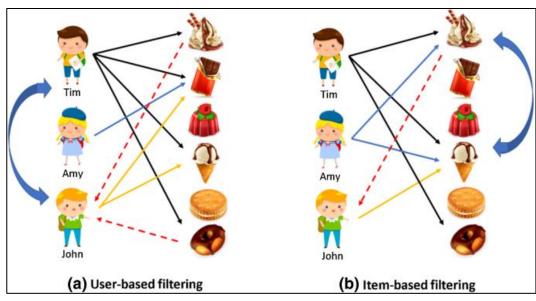
CTR: 0.11

VS.



Ejemplos: streaming recommender systems





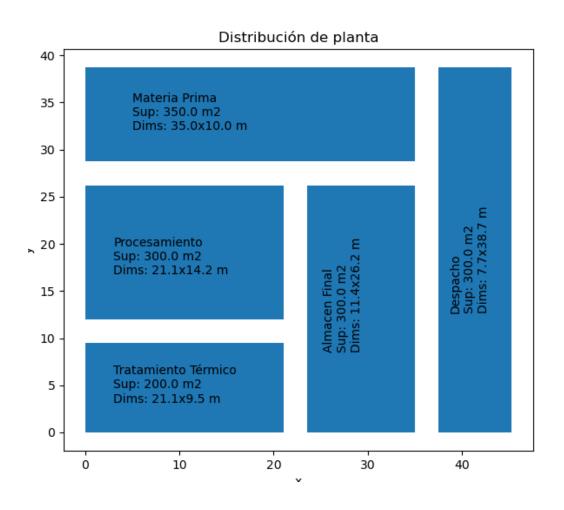
Chen et. al (2021) A collaborative filtering recommendation system with dynamic time decay

Balance:

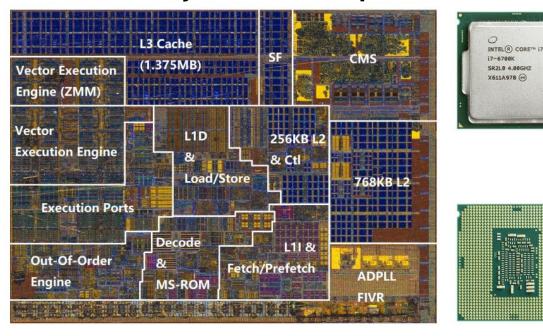
Optimizar gustos del usuario vs. Maximizar indicadores de negocio



Ejemplos: optimización de layout de planta



Intel i7 Skylake floorplan



https://limsk.ece.gatech.edu/course/ece6133/slides/floorplanning.pdf

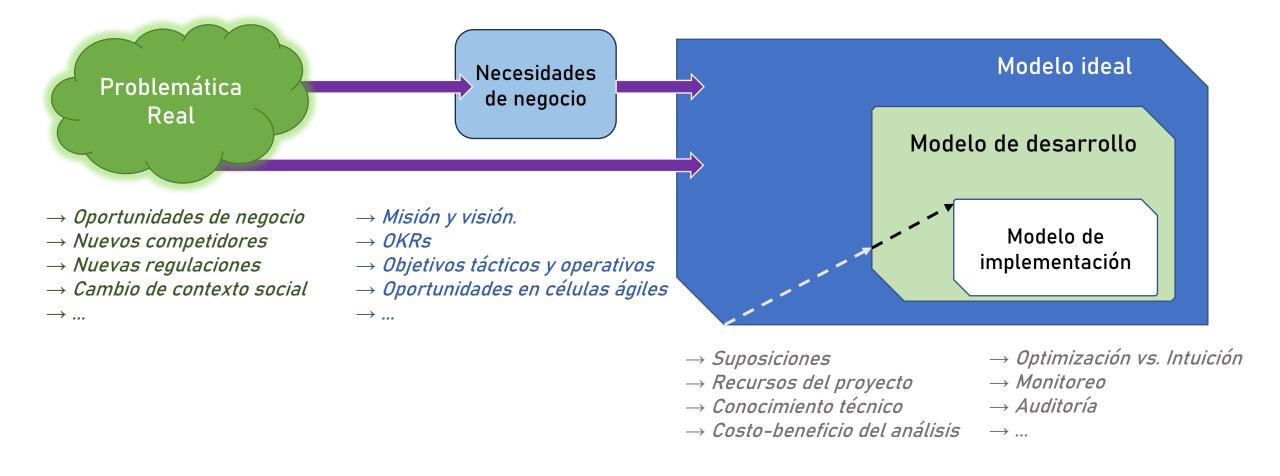


Otros ejemplos de optimización

¿Qué otros ejemplos conocen?



De la problemática al modelo



Intuición y fuerza bruta

 Intuición: conjunto de experiencias personales o expertas para llegar a una solución considerada óptima.

 Fuerza bruta: recorrer todo el espacio de soluciones en busca del óptimo.

Ejemplo

En una línea de producción automotriz bajo método TPM, se realiza la programación de la producción para toda la semana mediante un modelo de optimización.

El modelo elige el mix óptimo de vehículos a fabricarse en la línea flexible de acuerdo al plan comercial y la capacidad de la planta.

La salida de este modelo, se utiliza para balancear líneas y preparar el sistema Kanban.

Dada una falla del modelo, la selección debe hacerse manualmente partiendo de 10 configuraciones conocidas.

- Se busca minimizar el costo por unidad, ofreciendo el mayor delivery success (DS) posible.
- No se permite un DS menor a 0.85.
- Se permite máximo trabajar 3 turnos.



Ejemplo

Configuración	Costo /unidad normalizado	Makespan (turnos)	Delivery success
1	0.35	3.0	0.98
2	0.22	2.8	0.90
3	0.31	2.9	0.92
4	0.18	2.1	0.50
5	0.11	1.3	0.65
6	0.40	3.3	0.99
7	0.22	2.6	0.90
8	0.33	2.6	0.89
9	0.18	1.8	0.75
10	0.36	3.1	0.98

Ejemplo

# Config.	Costo /unidad normalizado	Makespan (turnos)	Delivery success (DS)	Productividad (DS / Costo)
1	0.35	3.0	0.98	2.80
2	0.22	2.8	0.90	4.09
3	0.31	2.9	0.92	2.97
4	0.18	2.1	0.50	
5	0.11	1.3	0.65	
6	0.40	3.3	0.99	
7	0.22	2.6	0.90	4.09
8	0.33	2.6	0.89	2.70
9	0.18	1.8	0.75	
10	0.36	3.1	0.98	

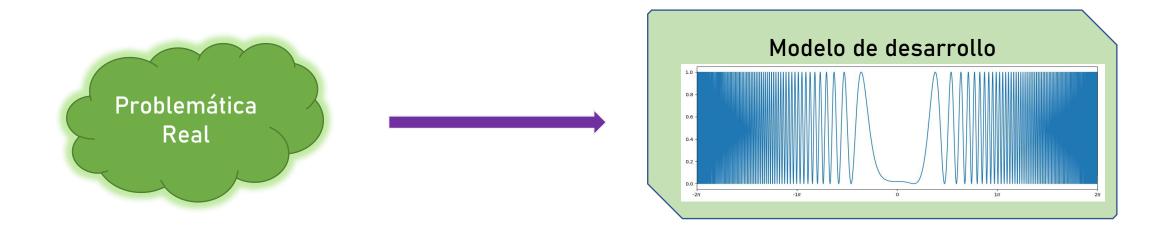
- Mejor relación DS / costo
- Menor cantidad de turnos productivos
- Intuición: sobran 0.4 turnos, ¿qué hacemos?



Fases de estudio de un problema de optimización

Programación matemática:

Traducción de una problemática en una función objetivo a optimizar sujeto o no a restricciones.



Componentes de un problema de optimización

Programación matemática:

Traducción de una problemática en una función objetivo a optimizar sujeto o no a restricciones.

- Variables de decisión del problema: variable independiente x.
- Parámetros: datos.
- Función objetivo a maximizar o minimizar: f(x).
- Restricciones del problema: delimitan la región factible.
- Región factible: conjunto de soluciones factibles.



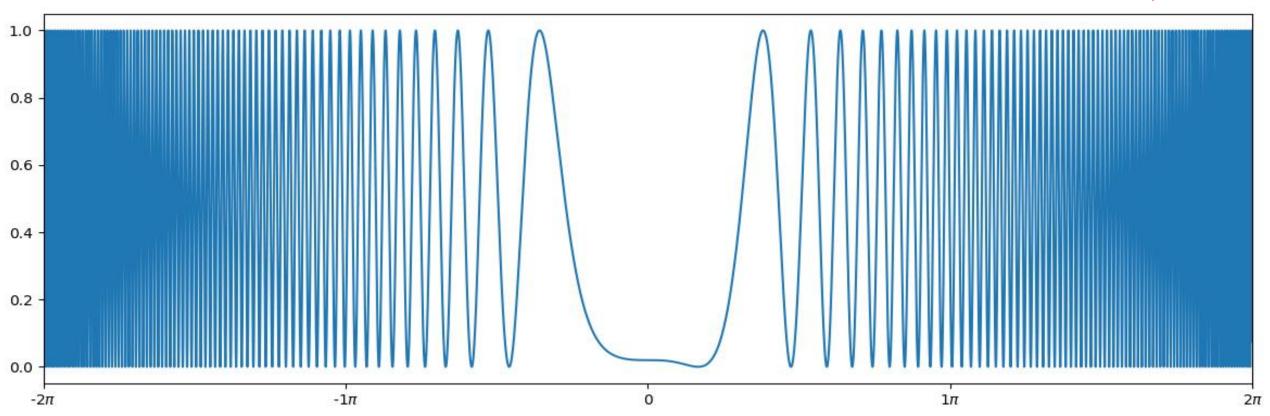
Clasificaciones generales

- Problema con restricciones.
- Problema sin restricciones.
- Problema continuo.
- Problema discreto.
- Programación lineal.
- Programación no lineal: cuadrática, mixta, entera, ...



$$Min sin(X^3 + 3)^2$$

Unconstrained Non-Linear Optimization

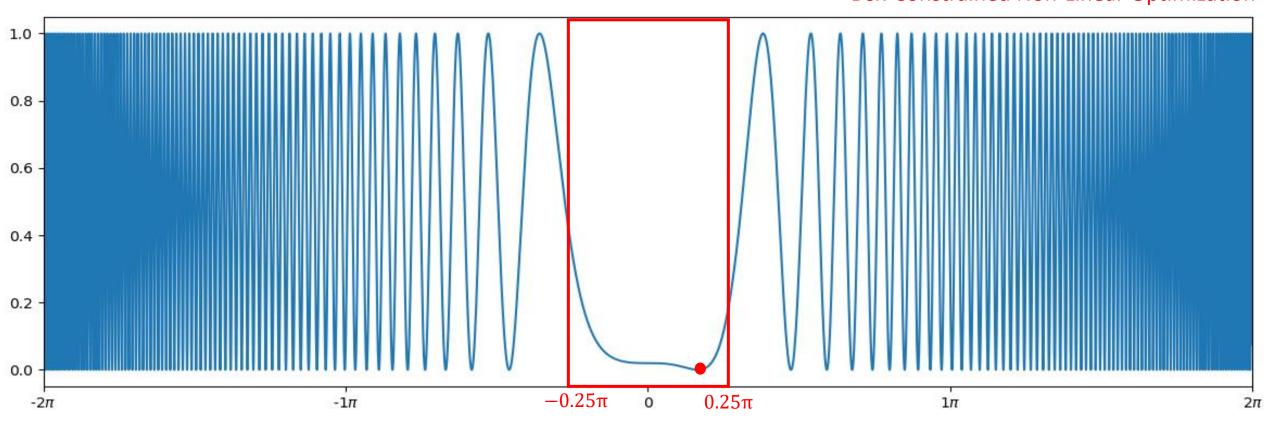




Min
$$sin(X^3 + 3)^2$$

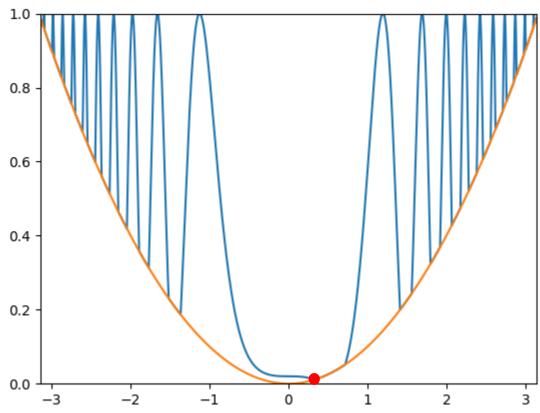
s.t $-0.25\pi \le X \le 0.25\pi$

Box-Constrained Non-Linear Optimization



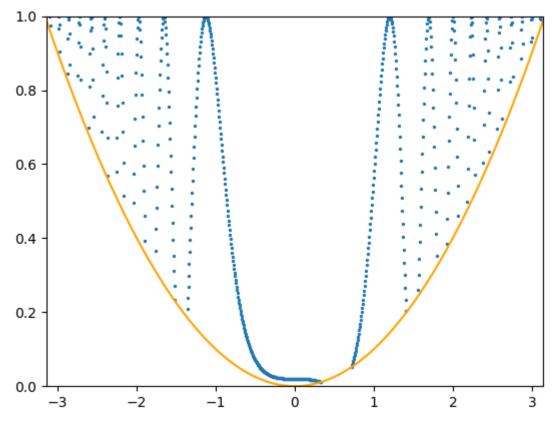
$$\min \sin(X^3 + 3)^2$$
s.t $objetivo \ge 0.1 * X^2$

Constrained Non-Linear Optimization



Min $sin(X^3 + 3)^2$ s.t $objetivo \ge X^2$ X equiespaciado

Constrained Non-Linear Optimization



Max, Min, ArgMax, ArgMin

Maximización:

Solución con el mayor valor de función objetivo.

Ej: mayor ganancia, retorno, conversión.

Minimización:

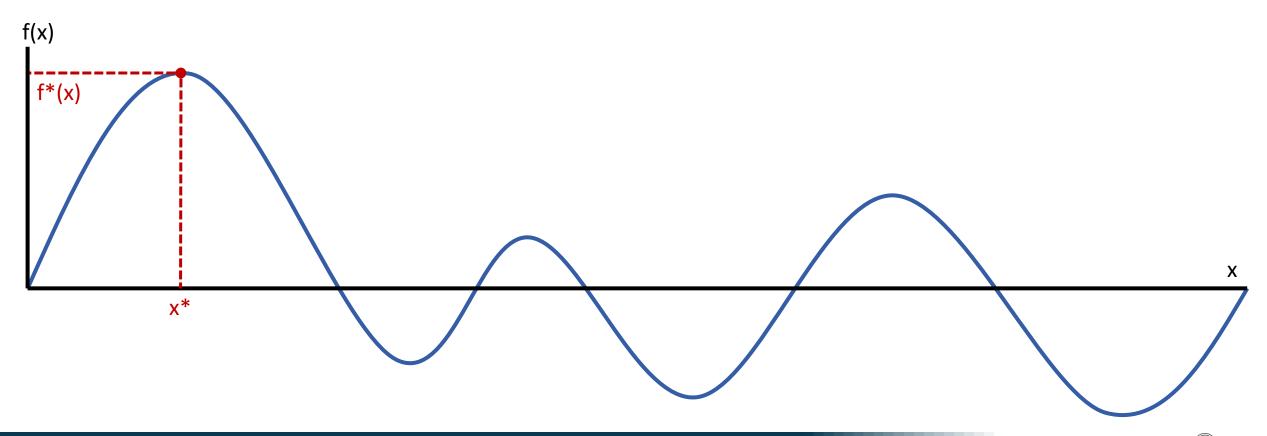
Solución con el menor valor de función objetivo.

Ej: menor costo, distancia, fallas.

Max, Min, ArgMax, ArgMin

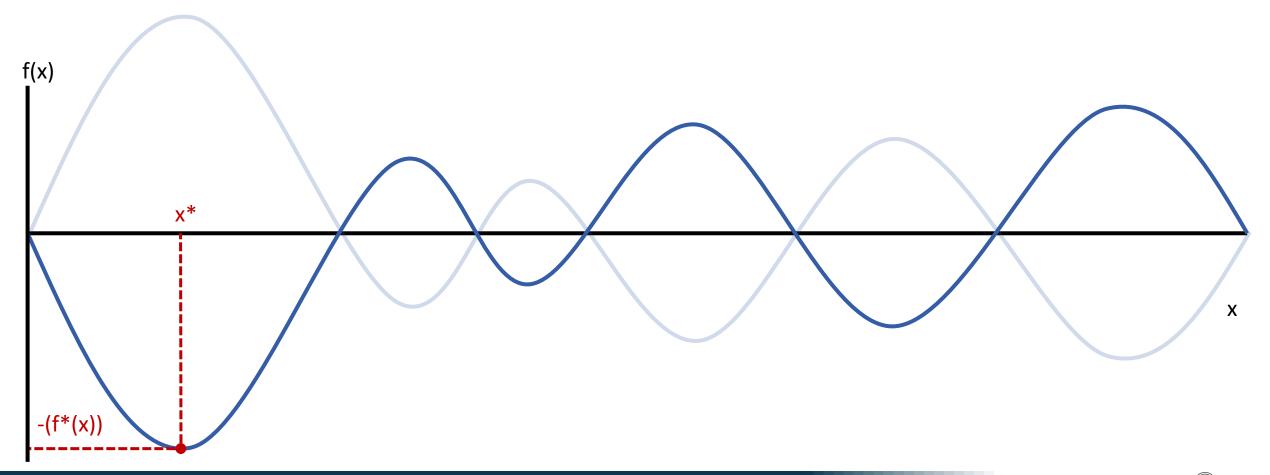
ArgMax, ArgMin:

Valores de la variable de decisión, donde la función objetivo lleva a su valor óptimo.



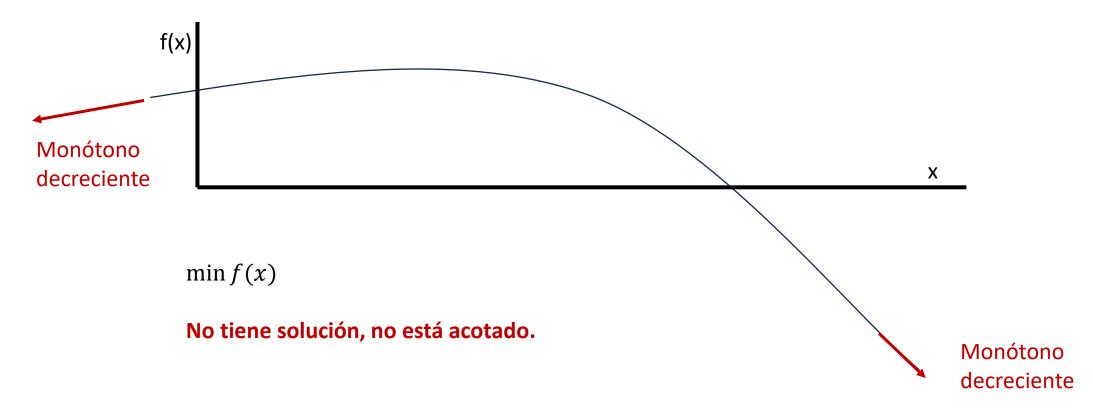
Max, Min, ArgMax, ArgMin

Un problema de maximización puede convertirse en minimización y viceversa, multiplicando la función objetivo por (-1)



¿Existe siempre el óptimo?

- Un problema puede tener más de un óptimo.
- Pueden existir óptimos locales.
- El problema puede no tener solución.





Una empresa fabrica dos productos (x, y) usando dos máquinas (A y B) Cada unidad de x producida requiere 50 minutos de trabajo en A y 30 minutos en B.

Cada unidad de y requiere 24 minutos en la máquina A y 33 minutos en B. Existe un stock de al inicio de la semana de 30 unidades de x y 90 unidades de y.

El tiempo total disponible de procesamiento en A es de 40 horas y en B de 35 horas. La demanda en el mercado es de 75 unidades de x y 95 unidades de y.

Dado un contexto inflacionario, se pide maximizar el stock de unidades de x e y combinadas.

Las unidades x e y son comparables y pueden sumarse.

¿Cómo podría modelizarse este problema?



Variables de decisión:

- X: Cantidad de producto x.
- Y: Cantidad de producto y.

Sets:

• Producto $i = \{x, y\}$

Parámetros:

- *I*_{0i}: Stock Inicial de producto i.
- D_i : Demanda de producto i.
- K_A : Capacidad máxima en minutos de producción en máquina A.
- K_B : Capacidad máxima en minutos de producción en máquina B.
- a_i : Minutos invertidos en fabricar un producto i en máquina A.
- b_i : Minutos invertidos en fabricar un producto x en máquina B.

Parámetro	Valor
I_{0x}	30 unidades
I_{0y}	90 unidades
D_{x}	75 unidades
$D_{\mathcal{Y}}$	95 unidades
K_{A}	40 horas
K_B	35 horas
a_{x}	50 minutos
a_{y}	24 minutos
$b_{\scriptscriptstyle \mathcal{X}}$	30 minutos
$b_{\mathcal{Y}}$	33 minutos



Para el producto i:

Stock
$$(I_i)$$
 = Stock Inicial (I_{0i}) + Producción Actual (i) – Demanda (D_i)

Stock producto x:

$$I_{x} = I_{0x} + x - D_{x}$$

$$I_{x} = 30 + x - 75$$

$$I_{x} = x - 45$$

Stock producto y:

$$I_{y} = I_{0y} + y - D_{y}$$

$$I_{y} = 90 + y - 95$$

$$I_{y} = y - 5$$



$$\begin{aligned} \mathit{Max} \ I_x + I_y \\ \mathit{Max} \ (x - 45) + (y - 5) \\ \mathit{st:} \\ & \mathit{M\'aquina} \ A : 50x + 24y \leq 2400 \\ & \mathit{M\'aquina} \ B : 30x + 33y \leq 2100 \end{aligned} \qquad \begin{aligned} & \mathsf{Restricciones} \\ & x, y \geq 0 \\ & x, y \in \mathbb{R} \end{aligned}$$

Problema de Optimización

¿Qué tipo de problema es según la clasificación?



$$\begin{aligned} \mathit{Max} \ I_x + I_y \\ \mathit{Max} \ (x - 45) + (y - 5) \\ \mathit{st:} \\ \mathit{Máquina} \ \mathit{A:} \ 50x + 24y \leq 2400 \\ \mathit{Máquina} \ \mathit{B:} \ 30x + 33y \leq 2100 \end{aligned} \qquad \begin{aligned} & \mathsf{Restricciones} \\ \mathsf{Restricciones} \\ \mathsf{de} \ \mathsf{positividad} \ \mathsf{y} \\ \mathsf{continuidad} \end{aligned}$$

Problema de Optimización

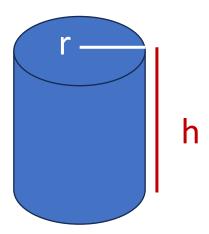
Modelo de Programación Lineal (LP)

- ✓ Variables continuas
- ✓ Función objetivo y restricciones lineales



Un cliente necesita fabricar un tanque cilíndrico que soporte una capacidad de 500 litros de líquido. Determinar las dimensiones que minimizan la cantidad de material a utilizar.

¿Cómo podría modelizarse este problema?



min Area st $Volumen = 500 \ litros$

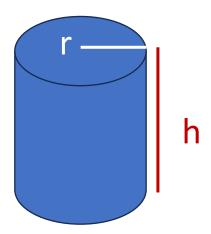
$$\min 2\pi r^2 + 2\pi r h$$
 st
$$\pi r^2 h = 500 \ litros$$

¿Qué tipo de problema es según la clasificación?

Siendo:

$$Area = 2\pi(r^2 + rh)$$

$$Volumen = \pi r^2 h$$



 $\begin{aligned} \min Area \\ \text{st} \\ Volumen &= 500 \ litros \end{aligned}$

$$\min 2\pi r^2 + 2\pi r h$$
 st
$$\pi r^2 h = 500 \ litros$$

Siendo:

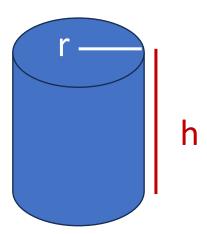
$$Area = 2\pi(r^2 + rh)$$

$$Volumen = \pi r^2 h$$

Modelo de Programación No Lineal con restricciones (Constrained NLP)

- ✓ Variables continuas
- ✓ Función objetivo y restricciones no lineales

Otra forma:



min Area

st

 $Volumen = 500 \ litros$

Siendo:

 $[1] Area = 2\pi(r^2 + rh)$

[2] $Volumen = \pi r^2 h$

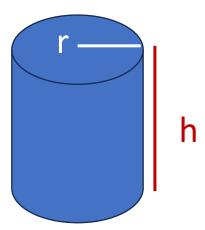
Usando la fórmula de volumen [2]

$$500 = \pi r^2 h \to \frac{500}{\pi r^2} = h$$

Reemplazando en área [1]

$$Area = 2\pi \left(r^2 + r\frac{500}{\pi r^2}\right)$$
$$Area = 2(\pi r^2 + \frac{500}{r})$$

Otra forma:

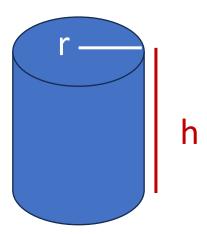


min Areast. $-Volumen = 500 \ litros$

$$\min 2(\pi r^2 + \frac{500}{r})$$
st.
$$r \ge 0$$

¿Qué tipo de problema es según la clasificación?

Otra forma:



$$-Volumen = 500 \ litros$$

$$\min 2(\pi r^2 + \frac{500}{r})$$
st.
$$r \ge 0$$

Modelo de Programación No Lineal con restricción de cotas (Box-Constrained NLP)

- ✓ Variables continuas
- ✓ Función objetivo no lineal