

# Introducción al curso

Análisis y diseño de algoritmos  
avanzados

Dra. Valentina Narváez Terán



Tecnológico  
de Monterrey

# Sobre mi

- Ingeniería en tecnologías de la información (2014)
- Maestría en ciencias computacionales (2016)
- Doctorado en ciencias en ingeniería y tecnologías computacionales (2021)
- Data scientist (2022)
- Profesora de planta desde 2022

## Áreas de interés:

optimización combinatoria, metaheurísticas, computo evolutivo,  
fitness landscape analysis, machine learning, data science

## Mis cursos:

Programación de estructuras  
Implementación de métodos computacionales  
→ Análisis y diseño de algoritmos avanzados  
Compiladores

Modelación del aprendizaje con IA  
Análisis y diseño de sistemas basados en el conocimiento

Soluciones con aplicación de tecnología

Comunicación: Teams

email: [valentina.narvaez@tec.mx](mailto:valentina.narvaez@tec.mx)



# CERREAKERS

Menti





# ¿Qué aprenderás?

- Técnicas de diseño de algoritmos
- Problemas **de decisión, optimización** y como resolverlos (o no)
- **Computación:** la definición matemática de problemas y los algoritmos para resolverlos

## ¿Qué deberías recordar?

- Estructuras de datos: arreglos, listas, grafos, arboles, pilas, filas...
- Algoritmos de búsqueda y ordenamiento
- C / C++ / Python
- Complejidad
- Recursividad
- Pseudocódigo y matemáticas discretas

## ¿Por qué es importante?

Es el núcleo de las ciencias computacionales



# Competencias

- **Fundamentación de sistemas computacionales**

Fundamenta el comportamiento de procesos computacionales y de tecnologías de información con base en principios de ciencias naturales y las matemáticas



De área

- **Compromiso con la sustentabilidad**

Aplica estándares, normas y principios de sustentabilidad en el desarrollo de sistemas computacionales y de tecnologías de información.

- **Desarrollo de Algoritmos Computacionales**

Solucionar problemas generando algoritmos computacionales eficientes bajo modelos y herramientas de las ciencias computacionales

Disciplinar

- **Razonamiento para la Complejidad**

Integra diferentes tipos de razonamiento en el análisis, síntesis y solución de problemas, con disposición al aprendizaje continuo

Transversal

# Plan de evaluación

<b>Actividades formativas</b>		<b>Evidencias integradoras</b>	
<b>50%</b>		<b>50%</b>	
Actividades en clase	20%	Situación problema 1	10%
Actividades fuera de clase	30%	Situación problema 2	10%
		Exámenes	30%

Actividades en clase: se completan durante la sesión, su entrega depende de haber asistido.

Actividades fuera de clase: 1 o 2 por semana

Exámenes: 3, incrementales  
En Canvas, con Respondus  
Si, incluyen código

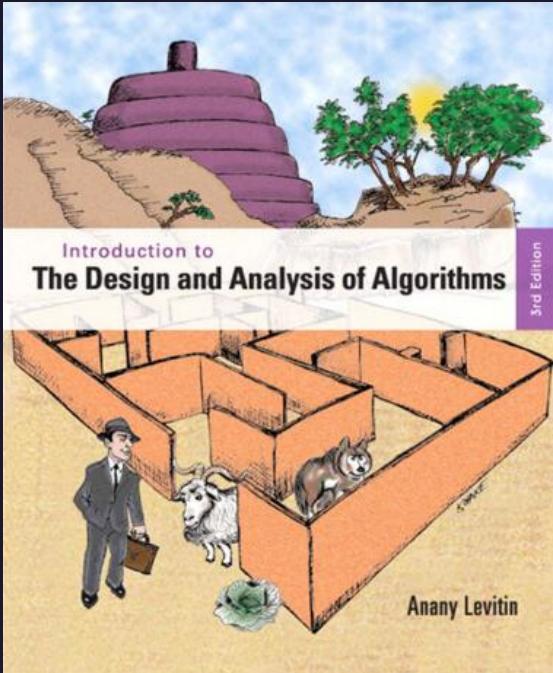
# Roadmap

Semanas (aprox)	Temas	SP
1 a 4	Problemas y técnicas de diseño de algoritmos	Situación problema 1: cadenas de ADN
5 a 6	Procesamiento avanzado de strings	
7 a 9	Grafos	Situación problema 2: redes de agua
10 a 11	Geometría computacional	
12 a 14	Búsqueda en optimización	
15	Evaluaciones finales	

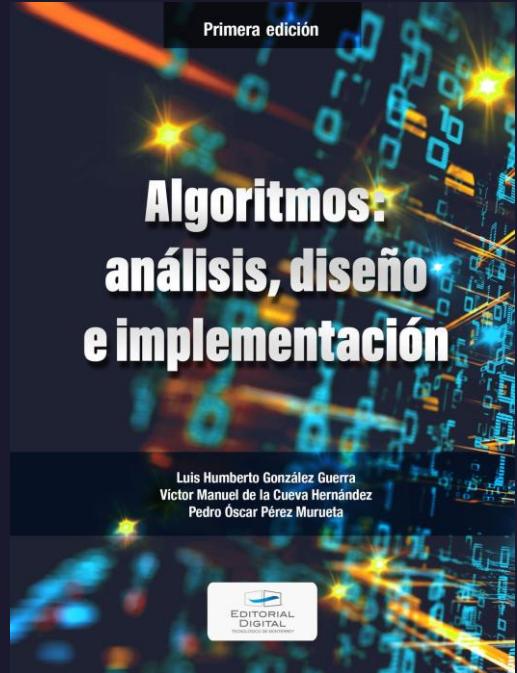
## Exámenes

- 1: Problemas y técnicas de diseño y strings
- 2: Temas anteriores + Geometría computacional
- 3: Final. Todos los temas.

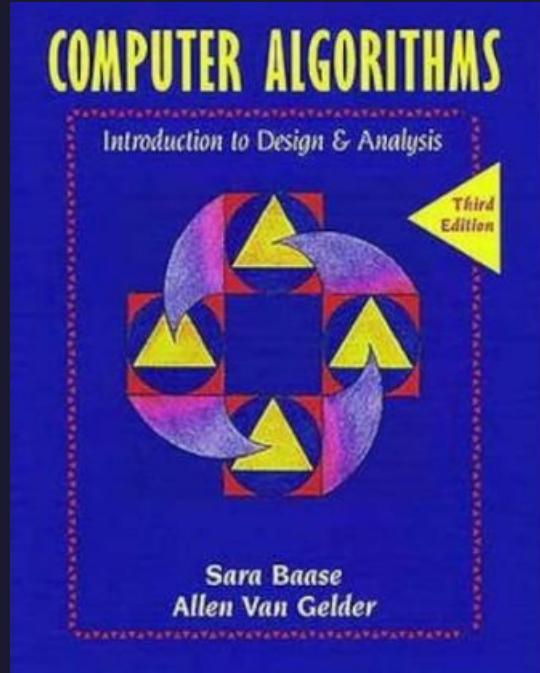
# Libros



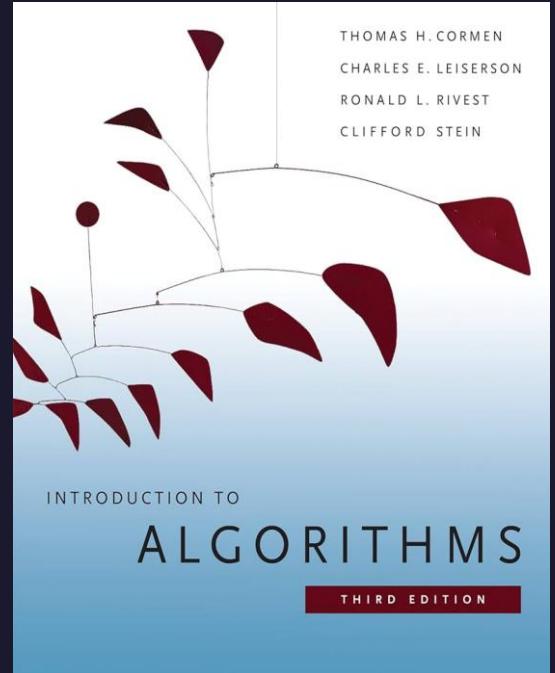
Introduction to The Design  
and Analysis of Algorithms  
Anany Levitin, 3rd Ed



Algoritmos: análisis, diseño  
e implementación  
Luis H. González G., Víctor  
M. de la Cueva H., Pedro  
O. Pérez M.



Computer algorithms.  
Introduction to Design and  
Analysis  
Sara Baase, Allen Van Gelder



Introduction to Algorithms  
Thomas H. Cormen, 3rd Ed

# Políticas departamentales (y de EIC)

Revisa POLITICAS DEPARTAMENTALES en Canvas

**Puntualidad:** primeros 10 minutos de la sesión, se capturará la asistencia en la plataforma oficial.

## Política de asistencias y competencias:

Asistencia mínima del **80%** al total de las sesiones se requiere para las actividades de aprendizaje relacionadas con las subcompetencias. Al acumular **mas de 20% de faltas (6 inasistencias)**, se pierden los puntos.

**Justificaciones:** Tienes situaciones extraordinarias (salud, concursos, etc.). ¡Contáctame!

**Actividades:** No hay entregas tardías. Las actividades en clase solo se toman en cuenta si existe registro de asistencia presencial a la sesión y la actividad se entregó en tiempo y forma durante la misma.

**Códigos:** de autoría propia, con dominio y capacidad de modificarlo, sin IA, sin trivializar con librerías.  
Honestidad académica ante todo.

# Entrega de actividades

Entregas de actividades, incluyendo siempre TODO lo siguiente:

- Links a Colab / Replit
- Tus **scripts**, usando comentarios para explicar tu código y su **complejidad** en notación Big-O
- **Archivos** de entrada (cuando el problema lo requiera)
- Pdfs con **capturas de resultados**, y/o textos de investigaciones (cuando aplique)
- No entregues .zip ni .rar
- Nunca uses acentos en los scripts, archivos de entrada ni nombres de archivos
- Al trabajar colaborativamente, no olvides incluir todos los nombres
- Cuando haya secciones individuales dentro de un trabajo grupal, indica a quien corresponden

# Contacto y asesorías

**Contacto preferido:** Teams de la clase (link en Canvas)

**Horarios de asesoría:**

Lunes, martes, jueves - 5:00pm

Miércoles - 10:00am - 12:00pm o 3:00pm - 5:00pm

**Mi espacio físico en campus:**

Aulas 3, piso 4, área de oficinas de profesores de planta

**Mi email:** [valentina.narvaez@tec.mx](mailto:valentina.narvaez@tec.mx)

**Zoom:** <https://itesm.zoom.us/my/valentina.narvaez>

# Técnicas de diseño de algoritmos

Algunas ya las conoces un poco

## Fuerza bruta

- Búsqueda secuencial
- Selection-sort
- Bubble-sort

## Divide and conquer

- Merge-sort
- Quick-sort

## Decrease and conquer

- Insertion sort
- Búsqueda binaria

## Programación dinámica

- Recursión terminal

## Algoritmos avaros (greedy)

- Alg. de Dijkstra
- Alg. de Kruskal
- Alg. Prim

Otras las conocerás

## Branch and bound

- Backtracking
- A\* y sus variantes

## Heurísticas y metaheurísticas

- Hill-climber
- Local search
- Simmulated annealing



# Así que... ¿problemas y algoritmos?

¿Problemas?

Coloquialmente, situaciones adversas:

*“La empresa está perdiendo clientes”*

*“Nuestra app tiene un bug y crashea”*

*“El auto no enciende”*

En ciencias computacionales:

→ La teoría de la computación y la complejidad se basan en problemas de decisión, cuya respuesta es si o no

*¿Es  $275 * 16 = 156$ ?*

*¿Existe el valor  $x$  en el arreglo A?*

*¿Hay una ruta de longitud  $k$  entre el nodo A al nodo B de un cierto grafo?*

# Un puzzle: cruce del puente

Estas cuatro personas deben cruzar un puente oscuro y frágil...



Velocidades:

Ana	1 min
Carlos	2 min

Lola	5 min
Paco	10 min

Reglas:

- Todos inician del mismo lado
- Pueden cruzar máximo dos personas a la vez
- Para cruzar, se necesita llevar la linterna, siempre
- Solo hay una linterna
- Quienes crucen, lo hacen a la velocidad del mas lento

¿Cuál es el menor tiempo para que cruce el grupo completo y en qué orden lo hacen?

¿Existe una sol. de costo  $k \leq 19$ ?  $k \leq 18$ ?  
 $k \geq 17$ ?



# Así que... ¿problemas y algoritmos?

## Algoritmo

Secuencia finitas de pasos para resolver un problema.

Dado un problema como entrada, produce la solución al problema como salida

Los algoritmos tienen **complejidad**

- **Espacial:** ¿cuánto **espacio** requiere?
- **Temporal:** ¿cuánto **tiempo** toma? /  
¿cuántas **operaciones** realiza?

Menor complejidad, mas eficiencia

**Importante:** Nunca medir complejidad en números absolutos, si no como **función del tamaño del problema**

La complejidad captura el **orden de crecimiento**

# Notaciones asintóticas

## Big-O (O-grande):

Todas las funciones  $f(n)$  que crecen **no mas rápido** que  $c * g(n)$  son  $O(g(n))$

$f(n) \in O(g(n))$ , si  $f(n) \leq c * g(n)$ ,  
donde  $c$  es constante

El algoritmo toma **máximo**  $g(n)$ ,  
por alguna **constante despreciable**  $c$

Esta notación es la mas usual

## Big-θ (Gran-theta):

Todas las funciones  $f(n)$  que crecen **tan rápido** como  $c * g(n)$  son  $\theta(g(n))$

$f(n) \in \theta(g(n))$ ,  
si  $c_1 * g(n) \leq f(n) \leq c_2 * g(n)$

donde  $c_1$  y  $c_2$  son constantes

El algoritmo toma **entre**  $g(n) * c_1$  y  $g(n) * c_2$

## Big-Ω (Gran-omega):

Todas las funciones  $f(n)$  que crecen **al menos tan rápido** como  $c * g(n)$  son  $\Omega(g(n))$

$f(n) \in \Omega(g(n))$ ,  
si  $f(n) \geq c * g(n)$

donde  $c$  es constante

El algoritmo toma **mínimo**  $g(n)$ ,  
por una constante despreciable  $c$

# Analizando algoritmos

❖ TIP: revisa las variables de control ¿Qué función captura mejor cuántas vueltas da el ciclo?

- Un ciclo, incrementos constantes
- Dos ciclos anidados, incrementos constantes
- Ciclos con división / multiplicación alterando la variable de control

```
23  for (i = 0; i < n ; i++)  
24  {    // Some code  
25  }  
26 }  
27
```

```
29  for (i = 0; i < n ; i++)  
30 ▼ {   for (j = 0; j < n ; j++)  
31     {    // Some code  
32     }  
33   }  
34 }  
35
```

```
36  for (i = 0; i < n; i++)  
37 ▼ {   j = n;  
38     while (j > 1)  
39       {    // Some code  
40         j = j / 2;  
41       }  
42     }  
43 }  
44
```



# Analizando algoritmos

❖ TIP: revisa las variables de control ¿Qué función captura mejor cuántas vueltas da el ciclo?

- Un ciclo, incrementos constantes

```
23  for (i = 0; i < n ; i++)  
24  {    // Some code  
25  }  
26 }  
27
```

$O(n)$



- Dos ciclos anidados, incrementos constantes

```
29  for (i = 0; i < n ; i++)  
30 ▼ {   for (j = 0; j < n ; j++)  
31     {     // Some code  
32     }  
33   }  
34 }  
35
```

$O(n^2)$

- Ciclos con división / multiplicación alterando la variable de control

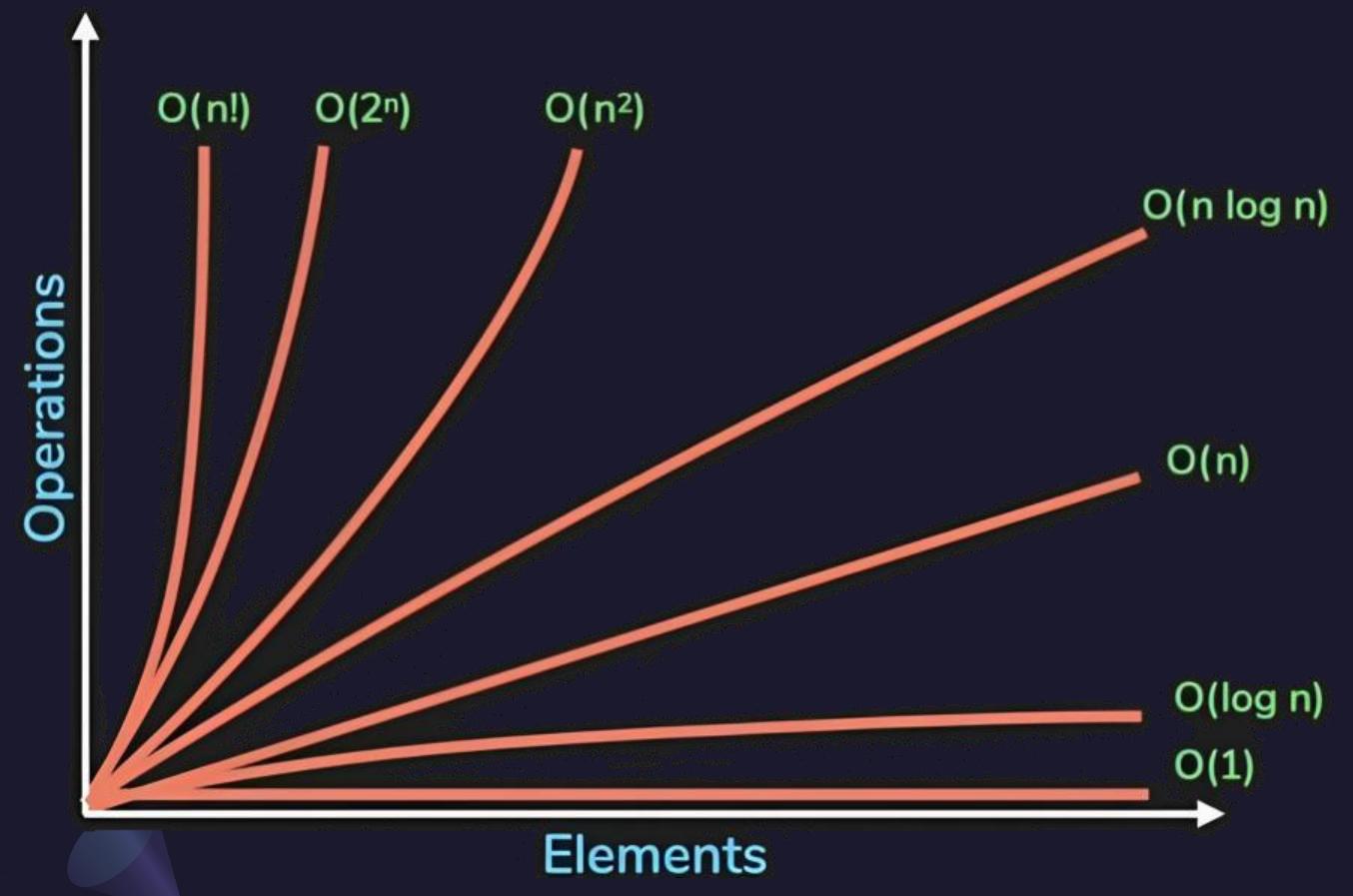
```
36  for (i = 0; i < n; i++)  
37 ▼ {   j = n;  
38     while (j > 1)  
39       {     // Some code  
40       }  
41     j = j / 2;  
42   }  
43 }  
44
```

$O(n \log n)$

# Comparando complejidades

**Rule of thumb:** Identifica el término de mayor orden

$O(1)$	Constante
$O(\log n)$	Logarítmico
$O(n)$	Lineal
$O(n \log n)$	Linearítmico
$O(n^2)$	Cuadrático
$O(n^3)$	Cubico
$O(n^m)$	Polinómico
$O(2^n)$	Exponencial
$O(n!)$	Factorial



# Teoría de la complejidad: P vs NP

La dificultad de un problema depende de la complejidad del algoritmo mas eficiente que lo resuelva

$O(1)$	Constante	Tratable
$O(\log n)$	Logarítmico	
$O(n)$	Lineal	
$O(n \log n)$	Linearítmico	
$O(n^2)$	Cuadrático	
$O(n^3)$	Cubico	
$O(n^m)$	Polinómico	
$O(2^n)$	Exponencial	
$O(n!)$	Factorial	Intratable

Los problemas que tienen algoritmos conocidos de tiempo polinómico (**poly-time**) o menor, se consideran **problemas tratables**

**Clase P:** problemas que una **maquina de Turing determinista** resuelve en poly-time

**¿Determinista?** Si hay  $n$  operaciones por hacer, se hacen una a la vez

**¿No-determinista?** Si hay  $n$  operaciones por hacer, se hacen todas a la vez.

# Teoría de la complejidad: P vs NP

La dificultad de un problema depende de la complejidad del algoritmo mas eficiente que lo resuelva

$O(1)$	Constante	Tratable
$O(\log n)$	Logarítmico	
$O(n)$	Lineal	
$O(n \log n)$	Linearítmico	
$O(n^2)$	Cuadrático	
$O(n^3)$	Cubico	
$O(n^m)$	Polinómica	Intratable
$O(2^n)$	Exponencial	
$O(n!)$	Factorial	

Hay problemas para los que se cree imposible que existan algoritmos de complejidad menor a exponencial (**exp-time**), por lo que se consideran **problemas intratables**

**Clase NP:** incluye problemas que una (mágica e imposible) **máquina de Turing no-determinista** resolvería en poly-time... pero creemos que una determinista no puede

**O sea, creemos que  $P \neq NP$**

# Problemas

¿Cuáles son esos problemas intratables?

## De decisión

Sobre **verificar** si una solución es la “correcta”, o si una solución que cumpla ciertas características existe

## De satisfactibilidad

Sobre **encontrar** una asignación para variables, que satisfaga ciertas condiciones

SAT

## De optimización

- Combinatoria
- Numérica

Sobre **encontrar** una asignación para **variables (discretas o continuas)**, que resulte en valores **mínimos o máximos**

TSP

Coloreado de grafos  
Knapsack

## ¿Porque son tan difíciles?

En general, porque tienen muchísimas soluciones posibles, y no podemos saber que una es la mejor sin tener que revisar todas

Y hacerlo tomaría millones de años...

# Problemas de optimización

Los puedes entender como generalizaciones de los problemas de decisión

Muy relevantes por sus aplicaciones prácticas

- Rutas y schedules
- Admin. de recursos y logística
- Construcción de infraestructura
- Secuencias de proteínas
- Estudio de epidemias
- Calibración de modelos de IA (parámetros, pesos en redes neuronales, etc.)

Problemas PO y NPO

Lo mismo que P y NP, pero para problemas de optimización, en lugar de decisión

Problemas NP-Hard

¿Recuerdas que los problemas NP-Complete son problemas de decisión en NP que son todos equivalentes entre si?

Los problemas NP-Hard están en NPO y son equivalentes entre si

# Problemas de optimización

Son problemas donde se busca construir la mejor solución posible

¿Cuál es la **ruta mas corta** del nodo A al nodo B?

¿Cuál es la **mayor cantidad de valor** que pueden guardarse en un almacén con cierta capacidad?

¿Cuál es la **combinación de pesos para el menor error** en una red neuronal?

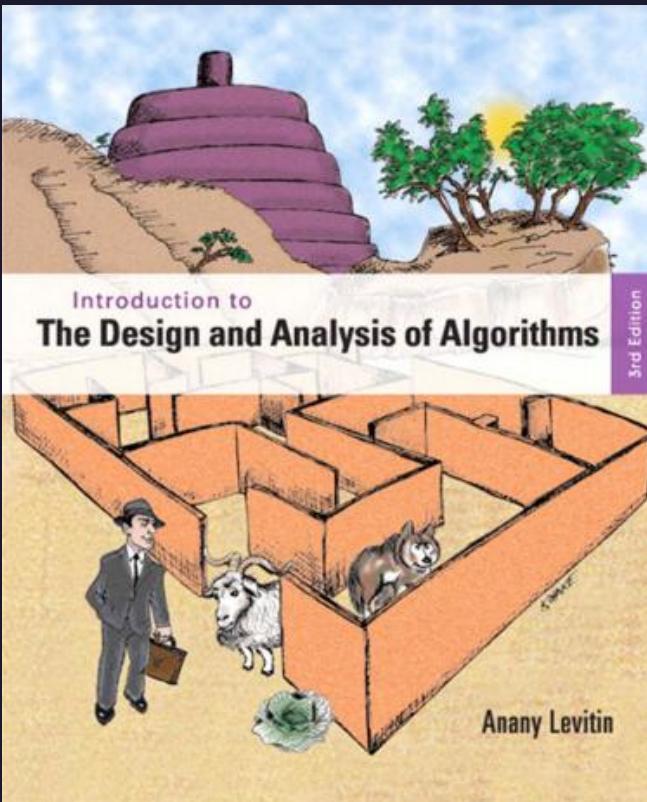
¿Cómo se define que es “mejor”?



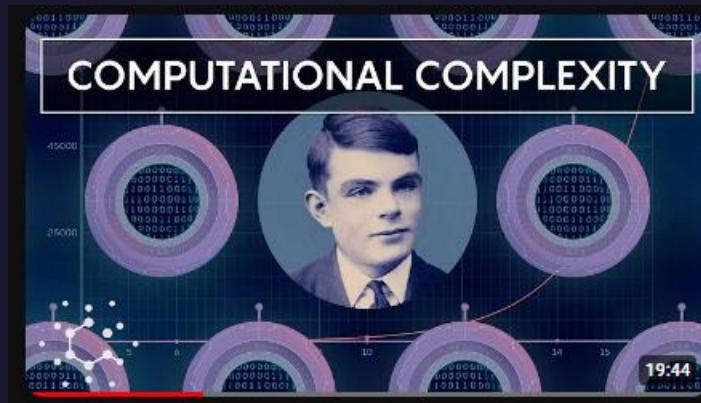
# Lecturas y otros recursos sugeridos

## Lecturas:

Levitin Capítulo 2, hasta la sección 2.2 (inclusive)



<https://youtu.be/pQsdygaYcE4?si=6DGNk2VMZS9czfbZ>



P vs. NP: The Biggest Puzzle in Computer Science

759K views • 7 months ago

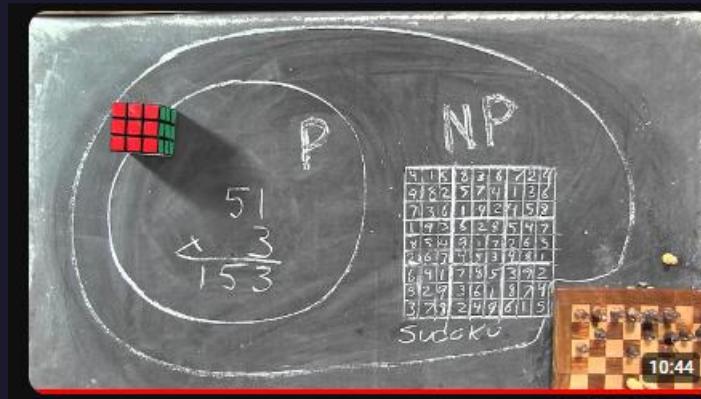
Quanta Magazine

Are there limits to what computers can do? How complex is too complex for compu...

4K CC

19 chapters Introduction to the P vs NP problem | Intro to...

<https://youtu.be/YX40hbAHx3s?si=KCTbu-m04xixosg0>



P vs. NP and the Computational Complexity Zoo

3.4M views • 9 years ago

hackerdashery

Hackerdashery #2 Inspired by the Complexity Zoo wiki:  
[https://complexityzoo.uwaterloo.ca/Complexity\\_Zoo](https://complexityzoo.uwaterloo.ca/Complexity_Zoo) For more advanced ...

CC