

El problema del máximo subarreglo

El problema del máximo subarreglo

- Suponga que se le ha ofrecido la oportunidad de invertir en una corporación de químicos volátiles.
- Al igual que los productos químicos que produce la empresa, el precio de las acciones de la corporación es bastante volátil.
- Se le permite comprar una unidad de existencias solo una vez y luego venderlas en una fecha posterior, comprando y vendiendo después del cierre de operaciones del día.
- Para compensar esta restricción, se le permite conocer cuál será el precio de las acciones en el futuro.
- Tu objetivo es maximizar tu beneficio.

- En la Figura 1 se muestra el precio de la acción durante un período de 17 días.
- Tú puedes comprar las acciones en cualquier momento, comenzando después del día 0, cuando el precio es de \$ 100 por acción.
- Por supuesto, querrá "comprar barato y vender caro": comprar al precio más bajo posible y luego vender al precio más alto posible, para maximizar su ganancia.
- Desafortunadamente, es posible que no pueda comprar al precio más bajo y luego vender al precio más alto dentro de un período determinado.

- En la siguiente Figura 1, el precio más bajo ocurre después del día 7, que ocurre después del precio más alto, después del día 1.

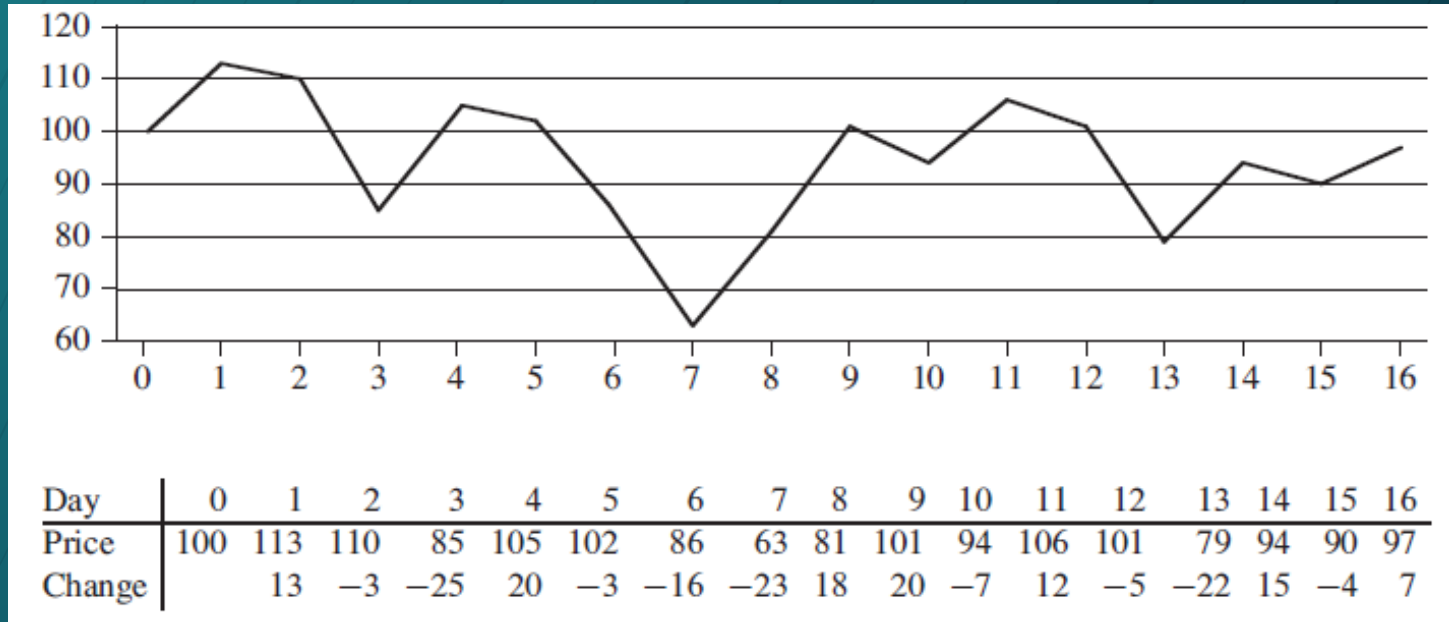
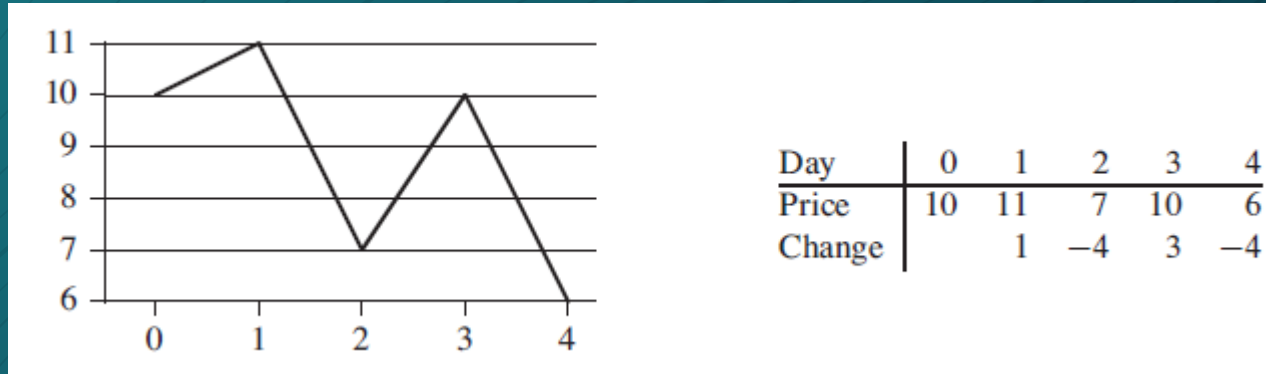


Figura 1. Precio de las acciones después del cierre de negociación durante un período de 17 días. El eje horizontal indica el día y el eje vertical muestra el precio. La fila inferior de la tabla muestra el cambio en el precio del día anterior.

- Podría pensar que siempre puede maximizar las ganancias comprando en el precio más bajo o vender al precio más alto.
- Por ejemplo, en la Figura 1, deberíamos maximizar las ganancias comprando al precio más bajo, después del día 7.
- Si esta estrategia siempre funciona, entonces sería fácil determinar cómo maximizar las ganancias: encuentre el mayor y el menor precio, y luego trabaje a la izquierda desde el precio más alto hasta encontrar el precio previo más bajo, trabaje a la derecha, desde el precio más bajo para encontrar el precio más alto después, y tome el par con la mayor diferencia.

- La siguiente Figura 2 muestra un contraejemplo simple, que demuestra que el beneficio máximo a veces no se obtiene ni al comprar al precio más bajo ni vendiendo al precio más alto.



(1,2)
(1,3)
(1,4)
(2,3)
(2,4)
(3,4)

Figura 2. Un ejemplo que muestra que el beneficio máximo no siempre comienza con el precio más bajo o termina con el precio más alto.

Nuevamente, el eje horizontal indica el día y el eje vertical muestra el precio.

Aquí, la ganancia máxima de \$ 3 por acción se obtendría comprando después del día 2 y vendiendo después del día 3.

El precio de \$ 7 después del día 2 no es el precio más bajo en general, y el precio de \$10 después del día 3 no es el precio más alto en general.

Una solución por fuerza bruta

- Podemos idear fácilmente una solución de fuerza bruta para este problema: simplemente intente todo los pares posibles de fechas de compra y venta en las que la fecha de compra precede a la fecha de venta.

$$f(n) = (n(n-1)) / 2$$
$$f(n) = (n^2 - n) / 2$$

- Un período de n días tiene $\binom{n}{2}$ pares de fechas.
- Desde $\binom{n}{2}$ es $\Theta(n^2)$ y lo mejor que podemos esperar es evaluar cada par de fechas en tiempo constante, este enfoque tomaría un tiempo $\Omega(n^2)$. ¿Podemos hacerlo mejor?

Una transformación

- Para diseñar un algoritmo con un tiempo de ejecución $O(n^2)$, se verá la entrada de una manera ligeramente diferente.
- Queremos encontrar una secuencia de días durante la cual el cambio neto desde el primer día hasta el último es máximo.
- En lugar de mirar los precios diarios, consideremos el cambio diario en el precio, donde el cambio en el día i es la diferencia entre los precios después del día $i - 1$ y después del día i .
- En la Figura 1 se muestran estos cambios diarios en la fila inferior.

- Si tratamos esta fila como un arreglo A, mostrado en la Figura 3, ahora queremos encontrar el arreglo no vacío, contiguo de A cuyos valores tienen la mayor suma.
- Llamamos a este subarreglo contiguo el **subarreglo máximo**.
- Por ejemplo, en el arreglo de la Figura 3, el máximo subarreglo de A[1..16] es A[8..11], con la suma 43.
- Por lo tanto, querrá comprar las acciones justo antes del día 8 (es decir, después del día 7) y venderlas después del día 11, teniendo una ganancia de \$ 43 por acción.

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
A	13	-3	-25	20	-3	-16	-23	18	20	-7	12	-5	-22	15	-4	7

maximum subarray

Figura 3. El cambio en los precios de las acciones como un problema de subarreglo máximo. Aquí, el subarreglo A[8..11], con suma 43, tiene la mayor suma de cualquier subarreglo contiguo del arreglo A.

- Así que busquemos una solución más eficiente al problema de subarreglos máximos.
- Al hacerlo, normalmente hablaremos de "un" subarreglo máximo en lugar de "el" subarreglo máximo, ya que podría haber más de un subarreglo que alcance la suma máxima.
- El problema del subarreglo máximo es interesante solo cuando el arreglo contiene algunos números negativos.
- Si todas las entradas de la matriz no fueran negativas, entonces el problema del subarreglo máximo no presentaría ningún desafío, ya que el arreglo completo daría la mayor suma.



**Una solución usando el
paradigma “Divide y vencerás”**

Una solución usando “Divide y vencerás”

- Supongamos que queremos encontrar un subarreglo máximo del subarreglo $A[low .. high]$.
- Divide y vencerás sugiere que se divida el subarreglo en dos subarreglos del mismo tamaño como sea posible.
- Es decir, encontramos el punto medio, digamos mid , del subarreglo, y considere los subarreglos:
 - $A[low .. mid]$
 - $A[mid+1 .. high]$

- Como muestra la Figura 4(a), cualquier subarreglo contiguo $A[i..j]$ de $A[low..high]$ debe estar exactamente en uno de los siguientes lugares:
 - completamente en el subarreglo $A[low..mid]$, de modo que:
 $low \leq i \leq j \leq mid$
 - completamente en el subarreglo $A[mid+1..high]$, de modo que:
 $mid < i \leq j \leq high$
 - cruzando el punto medio, de modo que: $low \leq i \leq mid < j \leq high$

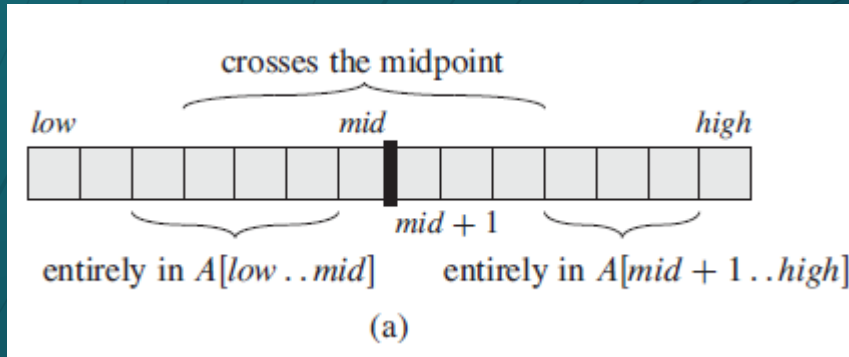


Figura 4(a). Posibles ubicaciones de subarreglos de $A[low..high]$. Completamente en $A[low..mid]$, completamente en $A[mid+1..high]$, o cruzando el punto medio mid .

- Por lo tanto, un subarreglo máximo de $A[low..high]$ debe estar exactamente en uno de estos lugares.
- De hecho, un subarreglo máximo de $A[low..high]$ debe tener la mayor suma sobre todos los subarreglos completamente en $A[low..mid]$, completamente en $A[mid+1..high]$, o cruzando el punto medio.
- Podemos encontrar subarreglos máximos de $A[low..mid]$ y $A[mid+1..high]$ de forma recursiva, porque estos dos subproblemas son instancias más pequeñas del problema de encontrar un subarreglo máximo.

- Por lo tanto, todo lo que queda por hacer es encontrar un subarreglo máximo que cruce el punto medio y tomar un subarreglo con la mayor suma de los tres.
- Podemos encontrar fácilmente un subarreglo máximo que cruce el punto medio en tiempo lineal en el tamaño del subarreglo $A[low..high]$.
- Este problema no es una instancia menor de nuestro problema original, porque tiene la restricción adicional de que el subarreglo elegido debe cruzar el punto medio.

- Como muestra la Figura 4(b), cualquier cruce de subarreglos en el punto medio está formado por dos subarreglos $A[i .. mid]$ y $A[mid+1 .. j]$, donde:

$$low \leq i \leq mid$$

$$mid < j \leq high$$
- Por lo tanto, solo necesitamos encontrar el máximo subarreglo de la forma $A[i .. mid]$ y $A[mid+1 .. j]$ y luego combinarlos.

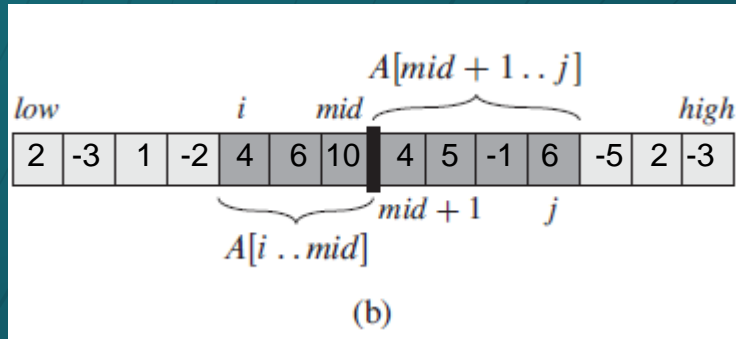


Figura 4(b). Cualquier subarreglo de $A[low..high]$ el punto medio comprende dos subarreglos $A[i..mid]$ y $A[mid+1..j]$, donde $low \leq i \leq mid$ y $mid < j \leq high$.

El procedimiento

FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY toma como entrada el arreglo A y los índices low , mid y $high$, y devuelve una tupla que contiene los índices que delimitan un subarreglo máximo que cruza el punto medio, junto con la suma de los valores en un subarreglo máximo.

FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY($A, low, mid, high$)

```
1   $left-sum = -\infty$ 
2   $sum = 0$ 
3  for  $i = mid$  downto  $low$ 
4       $sum = sum + A[i]$ 
5      if  $sum > left-sum$ 
6           $left-sum = sum$ 
7           $max-left = i$ 
8   $right-sum = -\infty$ 
9   $sum = 0$ 
10 for  $j = mid + 1$  to  $high$ 
11      $sum = sum + A[j]$ 
12     if  $sum > right-sum$ 
13          $right-sum = sum$ 
14          $max-right = j$ 
15 return ( $max-left, max-right, left-sum + right-sum$ )
```

- Las líneas 1-7 encuentran un subarreglo máximo de la mitad izquierda, $A[low..mid]$.
- Dado que este subarreglo debe contener $A[mid]$, el bucle for de las líneas 3 a 7 inician en el índice i en mid y van hacia low , de modo que cada subarreglo se considera que es de la forma $A[i..mid]$.
- Las líneas 1 a 2 inicializan las variables **left-sum**, que contiene la mayor suma encontrada hasta ahora, y **sum** que contiene la suma de las entradas en $A[i..mid]$.
- Siempre que encontremos, en la línea 5, un subarreglo $A[i..mid]$ con una suma de valores mayores que la **left-sum**, actualizamos **left-sum** a la suma de este subarreglo en la línea 6, y en la línea 7 actualizamos la variable **max-left** para registrar este índice i .

- Las líneas 8-14 funcionan análogamente para la mitad derecha, $A[mid+1..high]$.
- Aquí, el bucle for de las líneas 10-14 inicia el índice j en $mid+1$ e itera hasta $high$, de modo que cada subarreglo que considera tiene la forma $A[mid+1..j]$.
- Finalmente, la línea 15 devuelve los índices $max-left$ y $max-right$ que delimitan un subarreglo máximo que cruza el punto medio, junto con la suma $left-sum + right-sum$ de los valores en el subarreglo:

$A[max-left .. max-right]$

- Si el subarreglo $A[low..high]$ contiene n entradas

$$n = high - low + 1$$

- afirmamos que la llamada

FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY($A, low, mid, high$)

- toma un tiempo $\Theta(n)$.
- Dado que cada iteración de cada uno de los dos bucles for toma un tiempo $\Theta(1)$, solo necesitamos contar cuántas iteraciones hay en total.
- El bucle for de las líneas 3-7 hace $mid - low + 1$ iteraciones, y el bucle for de las líneas 10-14 hace $high - mid$ iteraciones, por lo que el número total de iteraciones es:

$$\begin{aligned}(mid - low + 1) + (high - mid) &= high - low + 1 \\ &= n .\end{aligned}$$

- Con este procedimiento FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY de tiempo lineal, se puede escribir pseudocódigo para un algoritmo de “Divide y vencerás” para resolver el problema del subarreglo máximo:

```
FIND-MAXIMUM-SUBARRAY(A, low, high)  
1  if high == low  
2      return (low, high, A[low])           // base case: only one element  
3  else mid =  $\lfloor (\textit{low} + \textit{high}) / 2 \rfloor$   
4      (left-low, left-high, left-sum) =  
        FIND-MAXIMUM-SUBARRAY(A, low, mid)  
5      (right-low, right-high, right-sum) =  
        FIND-MAXIMUM-SUBARRAY(A, mid + 1, high)  
6      (cross-low, cross-high, cross-sum) =  
        FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY(A, low, mid, high)  
7      if left-sum  $\geq$  right-sum and left-sum  $\geq$  cross-sum  
8          return (left-low, left-high, left-sum)  
9      elseif right-sum  $\geq$  left-sum and right-sum  $\geq$  cross-sum  
10         return (right-low, right-high, right-sum)  
11     else return (cross-low, cross-high, cross-sum)
```

- La llamada inicial $\text{FIND-MAXIMUM-SUBARRAY}(A, 1, A.\text{length})$ encontrará un máximo subarreglo de $A[1..n]$.
- Similar a $\text{FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY}$, el procedimiento recursivo $\text{FIND-MAXIMUM-SUBARRAY}$ devuelve una tupla que contiene los índices que delimitan un subarreglo máximo, junto con la suma de los valores en un subarreglo máximo.
- La línea 1 prueba el caso base, donde el subarreglo tiene solo un elemento.
- Un subarreglo con un solo elemento tiene solo un subarreglo, él mismo, por lo que la línea 2 devuelve una tupla con los índices inicial y final de un solo elemento, junto con su valor.

- Las líneas 3-11 manejan el caso recursivo.
- La línea 3 hace la parte de la división, calculando el índice ***mid*** del punto medio.
- Vamos a referirnos al subarreglo $A[low..mid]$ como el subarreglo **izquierdo** y $A[mid+1..high]$ como el subarreglo **derecho**.
- Porque sabemos que el subarreglo $A[low..high]$ contiene al menos dos elementos, cada uno de los subarreglos izquierdo y derecho deben tener al menos un elemento.
- Las líneas 4 y 5 conquistan de forma recursiva encontrar los subarreglos máximos dentro de los subarreglos izquierdo y derecho, respectivamente.

- ▣ Las líneas 6 a 11 forman la parte combinada.
- ▣ La línea 6 encuentra un subarreglo máximo que cruza el punto medio. (Recuerde que debido a que la línea 6 resuelve un subproblema que no es una instancia del problema original, consideramos que está en la parte combinada).
- ▣ La línea 7 comprueba si el subarreglo izquierdo contiene un subarreglo con la suma máxima, y la línea 8 devuelve ese subarreglo máximo.
- ▣ De lo contrario, la línea 9 comprueba si el subarreglo derecho contiene un subarreglo con la suma máxima, y la línea 10 devuelve ese máximo subarreglo.
- ▣ Si ni los subarreglos izquierdo ni derecho contienen un subarreglo que logre la suma máxima, entonces un subarreglo máximo debe cruzar el punto medio, y la línea 11 lo devuelve.

FIND-MAXIMUM-SUBARRAY(*A*, *low*, *high*)

```
1  if high == low
2      return (low, high, A[low])           // base case: only one element
3  else mid =  $\lfloor (\textit{low} + \textit{high}) / 2 \rfloor$ 
4      (left-low, left-high, left-sum) =
          FIND-MAXIMUM-SUBARRAY(A, low, mid)
5      (right-low, right-high, right-sum) =
          FIND-MAXIMUM-SUBARRAY(A, mid + 1, high)
6      (cross-low, cross-high, cross-sum) =
          FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY(A, low, mid, high)
7      if left-sum  $\geq$  right-sum and left-sum  $\geq$  cross-sum
8          return (left-low, left-high, left-sum)
9      elseif right-sum  $\geq$  left-sum and right-sum  $\geq$  cross-sum
10         return (right-low, right-high, right-sum)
11     else return (cross-low, cross-high, cross-sum)
```




Analizando el algoritmo “Divide y vencerás”

El problema del máximo subarreglo

Analizando el algoritmo “Divide y vencerás”

- Se configura una recurrencia que describe el tiempo de ejecución del procedimiento recursivo FIND-MAXIMUM-SUBARRAY.
- Se hace la suposición de que el tamaño original del problema es una potencia de 2, por lo que todos los tamaños de subproblemas son números enteros.
- Denotamos por $T(n)$ el tiempo de ejecución de FIND-MAXIMUM-SUBARRAY en un subarreglo de n elementos.
- La línea 1 lleva un tiempo constante.
- El caso base, cuando $n = 1$, es fácil.
- La línea 2 toma un tiempo constante, por lo que:

$$T(1) = \Theta(1)$$

Ecuación 1

- El caso recursivo ocurre cuando $n > 1$.
- Las líneas 1 y 3 toman un tiempo constante.
- Cada uno de los subproblemas resueltos en las líneas 4 y 5 está en un subarreglo de $n/2$ elementos (la suposición de que el tamaño del problema original es una potencia de 2 asegura que $n/2$ es un entero), por lo que se gasta un tiempo de $T(n/2)$ resolviendo cada uno de ellos.
- Porque tenemos que resolver dos subproblemas, para el subarreglo izquierdo y para el subarreglo derecho, la contribución al tiempo de ejecución de las líneas 4 y 5 es de $2T(n/2)$.

- Como ya hemos visto, la llamada a FIND-MAX-CROSSING-SUBARRAY en la línea 6 toma un tiempo $\Theta(n)$.
- Las líneas 7-11 toman un tiempo $\Theta(1)$.
- Para el caso recursivo, por lo tanto, se tiene:

$$\begin{aligned} T(n) &= \Theta(1) + 2T(n/2) + \Theta(n) + \Theta(1) \\ &= 2T(n/2) + \Theta(n) . \end{aligned}$$

Ecuación 2

- La combinación de las ecuaciones (1) y (2) nos da una recurrencia para el tiempo de ejecución de FIND-MAXIMUM-SUBARRAY de:

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & \text{if } n = 1 \\ 2T(n/2) + \Theta(n) & \text{if } n > 1 \end{cases}$$

Ecuación 3

- Esta recurrencia es la misma que la recurrencia para la ordenación por mezcla (Merge Sort).
- Por el método maestro esta recurrencia tiene la solución:

$$T(n) = \Theta(n \lg n).$$

- Por lo tanto, vemos que el método divide y vencerás produce un algoritmo que es asintóticamente más rápido que el método de fuerza bruta.
- Con el ordenamiento por mezcla y ahora el problema de subarreglo máximo, comenzamos a tener una idea de cuán poderoso es el método de divide y vencerás.
- A veces producirá el algoritmo asintóticamente más rápido para un problema, y otras veces se puede hacer incluso mejor.

