

# CI2612: Algoritmos y Estructuras de Datos II

Blai Bonet

Universidad Simón Bolívar, Caracas, Venezuela

## Quicksort

© 2018 Blai Bonet

### Objetivos

- Algoritmo quicksort y su análisis de tiempo: peor caso, mejor caso y caso promedio
- Algoritmo randomizado de quicksort y su análisis
- Discutir la optimalidad asintótica de ambos algoritmos con respecto a tiempo promedio y tiempo esperado

### Introducción a quicksort

El algoritmo de quicksort tiene un tiempo de corrida de  $\Theta(n^2)$  en el peor caso y  $\Theta(n \log n)$  en el **caso promedio**

La constante escondida en  $\Theta(n \log n)$  para quicksort es mucho menor que la constante escondida en  $\Theta(n \log n)$  para heapsort

Al igual que heapsort, quicksort es un algoritmo “in place” basado en comparaciones

La versión randomizada de quicksort es tal vez el algoritmo más utilizado para ordenar grandes volúmenes de datos

Quicksort fue inventado por C. A. R. Hoare en 1962

## Dividir y conquistar

Como mergesort, quicksort es un **algoritmo recursivo** del tipo dividir y conquistar:

- **Divide** el arreglo de entrada  $A[p \dots r]$  en dos subarreglos  $A[p \dots q - 1]$  y  $A[q + 1 \dots r]$  con  $p \leq q \leq r$  tal que  $A[i] \leq A[j]$  para todo  $i$  y  $j$  tal que  $1 \leq i \leq q \leq j \leq r$
- **Conquista** cada subarreglo al ordenarlos de forma recursiva
- **Combina** los subarreglos ordenados de forma trivial ya que al hacer el ordenamiento “in place” de cada subproblema, no hace falta trabajo adicional para combinar los resultados

© 2018 Blai Bonet

## Partition en acción

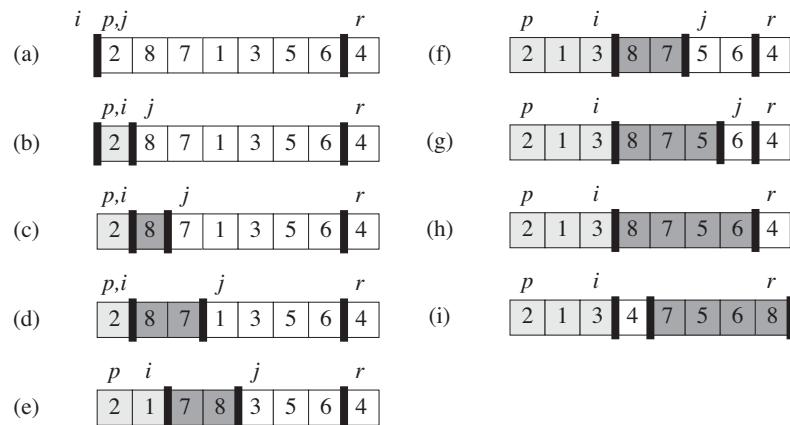


Imagen de Cormen et al. Intro. to Algorithms. MIT Press

© 2018 Blai Bonet

## Quicksort

**Input:** arreglo  $A[p \dots r]$  con  $r - p + 1$  elementos e índices  $p$  y  $r$

**Output:** arreglo  $A[p \dots r]$  reordenado de menor a mayor

```
1 Quicksort(array A, int p, int r)
2     if p < r
3         q = Partition(A, p, r)
4         Quicksort(A, p, q-1)
5         Quicksort(A, q+1, r)
```

La llamada inicial para ordenar  $A[1 \dots n]$  es `Quicksort(A, 1, n)`

`Partition(A, p, r)` es la **rutina clave** que retorna un índice  $q$  y partitiona el arreglo en dos subarreglos  $A[p \dots q - 1]$  y  $A[q + 1 \dots r]$  tal que  $A[i] \leq A[q] < A[j]$  para todo  $p \leq i < q$  y todo  $q < j \leq r$

© 2018 Blai Bonet

## Partition

**Input:** arreglo  $A[p \dots r]$  con  $r - p + 1$  elementos e índices  $p$  y  $r$

**Output:** índice  $q$  y arreglo  $A[p \dots r]$  reordenado tal que  $A[i] \leq A[q] < A[j]$  para todo  $p \leq i < q < j \leq r$

```
1 Partition(array A, int p, int r)                                % elemento pivote
2     x = A[r]
3     i = p - 1
4     for j = p to r - 1
5         if A[j] <= x
6             i = i + 1
7             Intercambiar A[i] con A[j]
8     Intercambiar A[i+1] con A[r]
9     return i + 1
```

El tiempo de corrida de `Partition(A, p, r)` es  $\Theta(n)$  donde  $n = r - p + 1$  ya que realiza  $n$  iteraciones, cada una requiriendo tiempo constante

© 2018 Blai Bonet

## Correctitud de Quicksort

La correctitud de **Quicksort** se reduce a la correctitud de **Partition**: si **Partition** es correcto, **Quicksort** es también correcto

Para establecer la correctitud de **Partition**, usaremos los siguientes invariantes para el inicio de cada iteración del lazo 4–7:

1. si  $p \leq k \leq i$ , entonces  $A[k] \leq x$
2. si  $i < k < j$ , entonces  $A[k] > x$
3. si  $k = r$ , entonces  $A[k] = x$

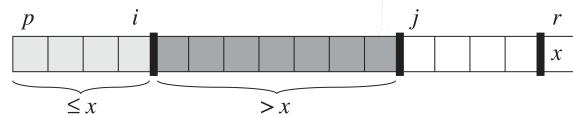


Imagen de Cormen et al. Intro. to Algorithms. MIT Press

© 2018 Blai Bonet

## Correctitud de Partition (1 de 3)

**Mantenimiento:** consideramos dos casos para una iteración dada:  
(a)  $A[j] > x$  y (b)  $A[j] \leq x$

Caso (a): la iteración no cambia el arreglo y  $j$  se incrementa.

Al inicio de la nueva iteración tenemos un nuevo  $k = j$ . El invariante 2 se mantiene porque  $A[j] > x$

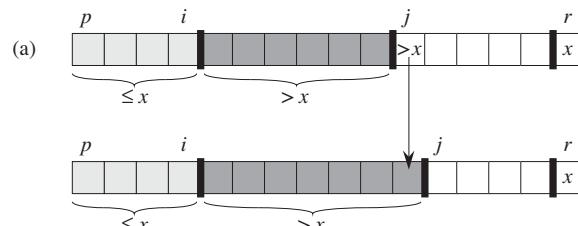


Imagen de Cormen et al. Intro. to Algorithms. MIT Press

© 2018 Blai Bonet

## Correctitud de Partition (1 de 3)

**Inicialización:** al comienzo de la primera iteración,  $i = p - 1$  y  $j = p$ .

Como no existe  $k$  tal que  $p \leq k \leq i$  ó  $i < k < j$ , los invariantes 1 y 2 son ciertos trivialmente

El invariante 3 es cierto por la asignación  $x \leftarrow A[r]$  en la línea 2 de **Partition**

© 2018 Blai Bonet

## Correctitud de Partition (2 de 3)

**Mantenimiento:** consideramos dos casos para una iteración dada:  
(a)  $A[j] > x$  y (b)  $A[j] \leq x$

Caso (b):  $A[i + 1]$  se intercambia con  $A[j]$ , y ambos  $i$  y  $j$  se incrementan

No es difícil ver que el invariante se cumple al inicio de la próxima iteración

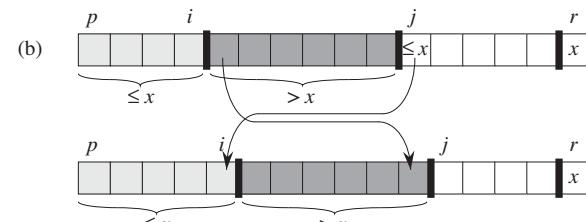


Imagen de Cormen et al. Intro. to Algorithms. MIT Press

© 2018 Blai Bonet

## Correctitud de Partition (3 de 3)

**Terminación:** al finalizar el lazo,  $j = r$  y todos los elementos del arreglo pertenecen a uno de los tres grupos:

- los  $A[k]$  para  $p \leq k \leq i$  son menores o iguales a  $x$
- los  $A[k]$  para  $i < k < r$  son mayores a  $x$
- $A[r] = x$

El último paso de `Partition(A,p,r)` es intercambiar  $A[i + 1]$  con  $A[r]$  y retornar  $i + 1$

Si `Partition(A,p,r)` retorna  $q$ , es claro que  $A[i] \leq A[q] < A[j]$  para  $p \leq i < q < j \leq r$

□

© 2018 Blai Bonet

## Discusión del desempeño de Quicksort (2 de 5)

**Peor caso:** el peor caso ocurre cuando la partición tiene  $n - 1$  elementos de un lado y 0 elementos del otro lado

Si esto sucede en cada llamada recursiva, el tiempo de corrida  $T(n)$  de `Quicksort` para  $n$  elementos satisface:

$$T(n) = T(n - 1) + \Theta(n)$$

ya que calcular la partición toma tiempo  $\Theta(n)$

Entonces,  $T(n) = \Theta(n^2)$  que puede verificarse por sustitución

## Discusión del desempeño de Quicksort (1 de 5)

El desempeño de `Quicksort` depende del “balance” de la partición en cada nivel de la recursión:

- si la partición es balanceada, `Quicksort` corre en tiempo  $O(n \log n)$
- si la partición no es balanceada, `Quicksort` corre en tiempo  $O(n^2)$

El balance de la partición depende del pivote que se selecciona

© 2018 Blai Bonet

## Discusión del desempeño de Quicksort (3 de 5)

**Mejor caso:** en el mejor caso la partición es completamente balanceada: un lado contiene  $\lfloor n/2 \rfloor$  elementos y el otro  $\lceil n/2 \rceil - 1$

Si esto sucede en cada llamada recursiva, el tiempo de corrida  $T(n)$  para `Quicksort` satisface:

$$T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$$

Por el 2do caso del Teorema Maestro,  $T(n) = \Theta(n \log n)$

© 2018 Blai Bonet

© 2018 Blai Bonet

## Discusión del desempeño de Quicksort (4 de 5)

**Caso promedio:** en el caso promedio Quicksort se comporta como en el mejor caso ya que para incurrir en  $O(n^2)$  tiempo, **muchas particiones deben ser muy desbalanceadas**

De hecho, si en cada llamada recursiva el “split” es de 9 a 1 (i.e. un lado de la partición tienen 9 veces más elementos que el otro), el tiempo de corrida  $T(n)$  puede expresarse por:

$$T(n) = T(9n/10) + T(n/10) + cn$$

donde hemos sustituido el término  $\Theta(n)$  por  $cn$

Aún en este caso, Quicksort incurre en tiempo  $O(n \log n)$  como se puede ver en la siguiente figura (y lo mismo ocurre cuando el split tiene una **proporcionalidad constante** en cada nivel)

© 2018 Blai Bonet

## Discusión del desempeño de Quicksort (5 de 5)

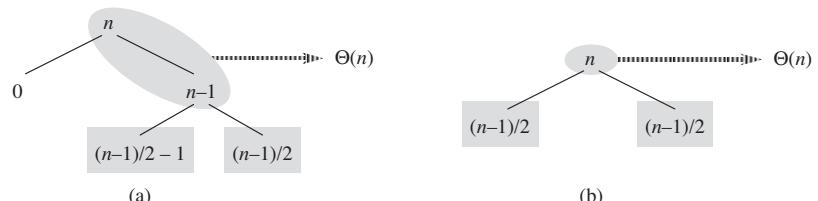


Imagen de Cormen et al. Intro. to Algorithms. MIT Press

Aún si suponemos que los splits se alternan en el árbol de recursión entre splits mejor caso y splits de peor caso, Quicksort corre en tiempo  $O(n \log n)$

© 2018 Blai Bonet

## Análisis de Quicksort para particiones 9 a 1

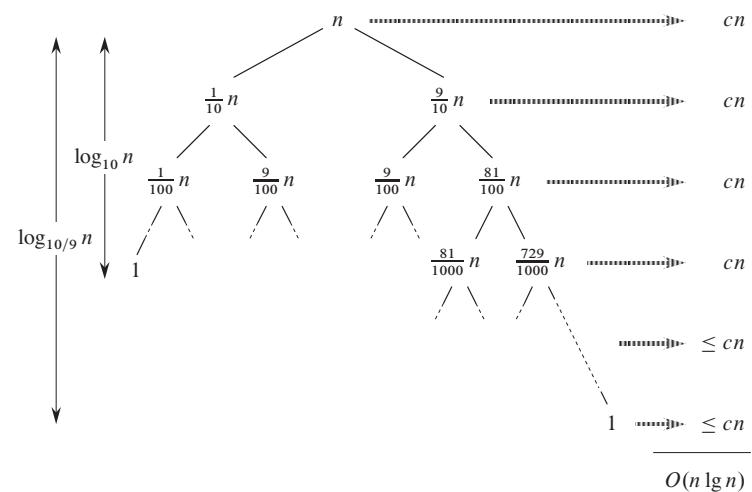


Imagen de Cormen et al. Intro. to Algorithms. MIT Press

© 2018 Blai Bonet

## Quicksort randomizado

El desempeño de Quicksort depende de obtener buenos splits

En Randomized-Quicksort escogemos el pivote al azar para evitar con gran probabilidad los splits malos

Randomized-Quicksort es el **algoritmo de elección** cuando se quieren ordenar por **comparación** grandes volúmenes de datos

Otra manera de randomizar es permutar la entrada de forma aleatoria antes de ejecutar Quicksort

Se puede mostrar que ambas formas son equivalentes. El análisis es más fácil cuando randomizamos Partition

© 2018 Blai Bonet

## Quicksort randomizado

**Input:** arreglo  $A[p \dots r]$  con  $r - p + 1$  elementos e índices  $p$  y  $r$

**Output:** arreglo  $A[p \dots r]$  reordenado de menor a mayor

```
1 Randomized-Quicksort(array A, int p, int r)
2     if p < r
3         q = Randomized-Partition(A, p, r)
4         Randomized-Quicksort(A, p, q-1)
5         Randomized-Quicksort(A, q+1, r)
6
7 Randomized-Partition(array A, int p, int r)
8     i = Random(p, r)
9     Intercambiar A[i] con A[r]
10    return Partition(A, p, r)
```

© 2018 Blai Bonet

## Análisis del peor caso de Quicksort

Sea  $T(n)$  el tiempo en el peor caso para quicksort de  $n$  elementos:

$$T(n) = \max_{0 \leq q < n} [T(q) + T(n - q - 1)] + \Theta(n)$$

donde  $q$  representa el índice devuelto por `Partition(A,p,r)`

Utilizamos sustitución con el “guess”  $T(n) \leq cn^2$  para alguna  $c$  (ver abajo):

$$\begin{aligned} T(n) &= \max_{0 \leq q < n} [T(q) + T(n - q - 1)] + \Theta(n) \\ &\leq \max_{0 \leq q < n} [cq^2 + c(n - q - 1)^2] + \Theta(n) \\ &\leq c \max_{0 \leq q < n} [q^2 + (n - q - 1)^2] + \Theta(n) \end{aligned}$$

La función  $q^2 + (n - q - 1)^2$  obtiene su máximo en  $q = 0$  ó  $q = n - 1$

© 2018 Blai Bonet

## Correctitud de Randomized-Quicksort

La correctitud de `Randomized-Quicksort` sigue de la correctitud de `Quicksort`

La correctitud de `Quicksort` no depende del elemento pivote escogido en cada llamada recursiva. Sólo depende de la correctitud de `Partition`

© 2018 Blai Bonet

## Análisis del peor caso de Quicksort

Sea  $T(n)$  el tiempo en el peor caso para quicksort de  $n$  elementos:

$$T(n) = \max_{0 \leq q < n} [T(q) + T(n - q - 1)] + \Theta(n)$$

donde  $q$  representa el índice devuelto por `Partition(A,p,r)`

Entonces,

$$\begin{aligned} T(n) &\leq c \max_{0 \leq q < n} [q^2 + (n - q - 1)^2] + \Theta(n) \\ &= c(n - 1)^2 + \Theta(n) \\ &\leq cn^2 \end{aligned}$$

para  $c$  suficientemente grande tal que  $cn^2 - c(n - 1)^2 = c(2n - 1) \geq \Theta(n)$

© 2018 Blai Bonet

## Análisis del peor caso de Quicksort

Sea  $T(n)$  el tiempo en el peor caso para quicksort de  $n$  elementos:

$$T(n) = \max_{0 \leq q < n} [T(q) + T(n - q - 1)] + \Theta(n)$$

donde  $q$  representa el índice devuelto por `Partition(A, p, r)`

Hemos probado  $T(n) = O(n^2)$

Por otro lado, si la partición es siempre **desbalanceada**,  $T(n) = \Omega(n^2)$  (ejercicios)

Entonces,  $T(n) = \Theta(n^2)$

© 2018 Blai Bonet

## Análisis de Randomized-Quicksort (1 de 7)

Primero veamos que **Randomized-Partition** se llama a lo sumo  $n$  veces donde  $n = r - p + 1$  es el número de elementos en  $A$

**Randomized-Partition** selecciona un elemento pivote en  $A$ , el elemento  $A[q]$ , y dicho elemento no vuelve a considerarse durante la recursión

Como existen  $n$  elementos y **Randomized-Partition** “saca” un elemento en cada llamada, **Randomized-Partition** se llama a lo sumo  $n$  veces

© 2018 Blai Bonet

## Análisis del caso promedio de Quicksort

Hacemos el análisis suponiendo que todos los elementos del arreglo son **distintos**. Si existen elementos iguales, **Randomized-Quicksort** puede tomar tiempo promedio/esperado  $\Theta(n^2)$  (ejercicios)

Asumimos que todas las  $n!$  posibles entradas de tamaño  $n$  son **equiprobables** (igualmente probables)

Primero analizamos el tiempo esperado de **Randomized-Quicksort** y luego analizamos el tiempo promedio de **Quicksort**

© 2018 Blai Bonet

## Análisis de Randomized-Quicksort (2 de 7)

Ahora calculamos el tiempo tomado por **todas las llamadas** a **Randomized-Partition** (cf. análisis agregado de tiempo)

El tiempo de una llamada es proporcional al número de comparaciones que se realizan en la línea 5 de **Partition** (recuerde que **Randomized-Partition** llama a **Partition**)

El **tiempo total** de **Randomized-Quicksort** es  $O(n + X)$  donde  $n$  acota el número de llamadas hechas a **Randomized-Partition** y  $X$  es el número total de comparaciones que **Partition** realiza en todas sus invocaciones

© 2018 Blai Bonet

## Partition

**Input:** arreglo  $A[p \dots r]$  con  $r - p + 1$  elementos e índices  $p$  y  $r$

**Output:** índice  $q$  y arreglo  $A[p \dots r]$  reordenado tal que  
 $A[i] \leq A[q] < A[j]$  para todo  $p \leq i < q < j \leq r$

```
1 Partition(array A, int p, int r)
2     x = A[r]
3     i = p - 1
4     for j = p to r - 1
5         if A[j] <= x
6             i = i + 1
7             Intercambiar A[i] con A[j]
8             Intercambiar A[i+1] con A[r]
9     return i + 1
```

El tiempo de corrida de  $\text{Partition}(A, p, r)$  es  $\Theta(n)$  donde  $n = r - p + 1$  ya que realiza  $n$  iteraciones, cada una requiriendo tiempo constante

© 2018 Blai Bonet

## Análisis de Randomized-Quicksort (4 de 7)

**Número de comparaciones  $A[j] \leq x$  realizadas por Partition:**

El número total de comparaciones realizadas es  $X = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n X_{ij}$

Calculemos el valor esperado de  $X$ :

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X] &= \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n X_{ij} \right] = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}] \\ &= \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \mathbb{P}(z_i \text{ se compara con } z_j)\end{aligned}$$

© 2018 Blai Bonet

## Análisis de Randomized-Quicksort (3 de 7)

**Número de comparaciones  $A[j] \leq x$  realizadas por Partition:**

Comenzamos **renombrando** los elementos de  $A$  como  $z_1, z_2, \dots, z_n$  tal que  $z_1 \leq z_2 \leq \dots \leq z_n$

Sea  $Z_{ij} = \{z_i, z_{i+1}, \dots, z_j\}$  el conjunto de elementos entre  $z_i$  y  $z_j$  inclusive

**¿Cuántas comparaciones del tipo  $z_i$  con  $z_j$  hace Partition?**

Observe que un par de elementos  $z_i$  y  $z_j$  se comparan a lo sumo una vez: si se comparan, uno de ellos es el pivote, el cual nunca vuelve a considerarse

Definimos la **v.a. indicadora**  $X_{ij} = \mathbb{I}\{z_i \text{ se compara con } z_j\}$

© 2018 Blai Bonet

## Análisis de Randomized-Quicksort (5 de 7)

**Número de comparaciones  $A[j] \leq x$  realizadas por Partition:**

Para calcular  $\mathbb{P}(z_i \text{ se compara con } z_j)$ , considere la **primera llamada** a **Partition** que retorna un pivote  $z_\ell \in Z_{ij}$

- Antes de dicha llamada, todos los elementos  $Z_{ij}$  **aparecen juntos** en los subarreglos  $A$  de todas las activaciones de **Randomized-Quicksort**; i.e. si algún  $z \in Z_{ij}$  está en  $A$ , todos los otros también están en  $A$  (*¿por qué?*)
- Después de dicha llamada,  $Z_{ij}$  se partitiona y sus elementos no vuelven a aparecer en el mismo arreglo; i.e.  $z_i$  y  $z_j$  se “separan”
- Si el pivote  $z_\ell$  es  $z_i$  ó  $z_j$ , **Partition** hace la comparación  $z_i$  con  $z_j$
- Si el pivote  $z_\ell$  no es  $z_i$  ni  $z_j$ , el elemento  $z_i$  **nunca se comparara** con  $z_j$

© 2018 Blai Bonet

## Análisis de Randomized-Quicksort (6 de 7)

Número de comparaciones  $A[j] \leq x$  realizadas por Partition:

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}(z_i \text{ se compara con } z_j) \\ &= \mathbb{P}(\text{el primer pivote escogido en } Z_{ij} \text{ es } z_i \text{ ó } z_j) \\ &\leq \mathbb{P}(\text{el primer pivote escogido en } Z_{ij} \text{ es } z_i) + \\ &\quad \mathbb{P}(\text{el primer pivote escogido en } Z_{ij} \text{ es } z_j) \\ &= \frac{1}{j-i+1} + \frac{1}{j-i+1} \\ &= \frac{2}{j-i+1} \end{aligned}$$

© 2018 Blai Bonet

## Análisis del caso promedio de Quicksort

El tiempo esperado de Randomized-Quicksort es igual al tiempo esperado de un algoritmo que **permute la entrada de forma aleatoria** y luego llama a Quicksort sobre la entrada permutada

Como todas las permutaciones las asumimos equiprobables, el tiempo esperado del algoritmo que primero permuta la entrada y luego llama a Quicksort es igual al tiempo promedio de Quicksort

Más adelante veremos que Randomized-Quicksort y Quicksort son **asintóticamente óptimos** con respecto a tiempo esperado y tiempo promedio

© 2018 Blai Bonet

## Análisis de Randomized-Quicksort (7 de 7)

Número de comparaciones  $A[j] \leq x$  realizadas por Partition:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \mathbb{P}(z_i \text{ se compara con } z_j) \\ &\leq \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{k=1}^{n-i} \frac{2}{k+1} \\ &\leq \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{k=1}^n \frac{2}{k+1} = \sum_{i=1}^{n-1} O(\log n) \\ &= O(n \log n) \end{aligned}$$

El tiempo esperado para Randomized-Quicksort sobre  $n$  elementos distintos es  $O(n + n \log n) = O(n \log n)$  (igual al número esperado de comparaciones)

© 2018 Blai Bonet

## Resumen

- Quicksort es un algoritmo eficiente que corre en tiempo  $O(n \log n)$  y realiza  $O(n \log n)$  comparaciones en promedio (sobre todas las entradas)
- En el peor caso Quicksort realiza  $\Theta(n^2)$  comparaciones y corre en  $\Theta(n^2)$  tiempo
- Randomized-Quicksort evita el peor caso con gran probabilidad escogiendo el pivote a utilizar en cada llamada a Partition de forma aleatoria
- El tiempo esperado de Randomized-Quicksort para cualquier entrada es  $O(n \log n)$ , igual al número de comparaciones esperadas
- En muchos casos, Randomized-Quicksort es el algoritmo estándar para ordenar grandes volúmenes de datos

© 2018 Blai Bonet

## Ejercicios (1 de 3)

1. (7.1-1) ¿Cuál es el resultado de **Partition** sobre el arreglo  $\langle 13, 19, 9, 5, 12, 8, 7, 4, 21, 2, 6, 11 \rangle$ ?
2. (7.1-2) ¿Qué retorna **Partition** cuando todos los elementos del arreglo son iguales? Modifique **Partition** para que retorne  $q = \lfloor (p+q)/2 \rfloor$  cuando todos los elementos sean iguales. El nuevo **Partition** debe correr en tiempo lineal
3. (7.1-4) Modifique **Quicksort** para que ordene de forma decreciente
4. (7.2-1) Use el método de sustitución para probar que la recurrencia  $T(n) = T(n - 1) + \Theta(n)$  tiene solución  $T(n) = \Theta(n^2)$

© 2018 Blai Bonet

## Ejercicios (2 de 3)

5. (7.2-2) ¿Cuál es el tiempo de corrida de **Quicksort** cuando todos los elementos del arreglo son iguales?
6. (7.2-3) Muestre que el tiempo de corrida de **Quicksort** es  $\Theta(n^2)$  cuando todos los elementos del arreglo son distintos y están ordenados de forma creciente
7. Muestre que **Quicksort** y **Randomized-Quicksort** no son algoritmos estables de ordenamiento
8. Obtenga una versión estable de **Quicksort** que corra en  $O(n \log n)$  tiempo en promedio. Su algoritmo no tienen que ser “in place”

© 2018 Blai Bonet

## Ejercicios (3 de 3)

9. (7.3-2) ¿Cuántas llamadas hace **Randomized-Quicksort** al generador de números aleatorios **Random** en el mejor caso y peor caso?
10. (7.4-3) Mostrar que la función  $f(q) = q^2 + (n - q - 1)^2$  obtiene su máximo sobre  $q = 0, 1, \dots, n - 1$  cuando  $q = 0$  ó  $q = n - 1$
11. (7.4-4) Mostrar que **Randomized-Quicksort** corre en tiempo esperado  $\Omega(n \log n)$

© 2018 Blai Bonet