



دانشگاه صنعتی امیرکبیر
(پلی تکنیک تهران)

دانشکده ریاضی و علوم کامپیووتر

برنامه‌سازی پیشرفته و کارگاه

الگوریتم‌های سورت

استاد درس

دکتر مهدی قطعی

استاد دوم

بهنام یوسفی مهر

نگارش

پریا اصحابی و هومن حمیدی پور

۱۴۰۳ بهار

فهرست

۳	مقدمه‌ای بر الگوریتم‌ها و پیچیدگی زمانی
۴	شمردن تعداد عملیات‌ها
۵	پیچیدگی زمانی
۷	قواعد پیچیدگی زمانی
۸	اندازه ورودی
۸	ارتباط ساختمان داده‌ها با الگوریتم
۹	چرا مرتب‌سازی انقدر مهمه؟
۱۰	چند سورت معروف و کاربردی
۱۰	(مرتب‌سازی حبابی): Bubble sort
۱۳	(مرتب‌سازی انتخابی): Selection Sort
۱۵	(مرتب‌سازی درجی): Insertion sort
۱۸	(مرتب‌سازی ادغامی): Merge sort
۲۳	دسته‌بندی‌های مختلف الگوریتم‌های مرتب‌سازی
۲۳	الگوریتم‌های مرتب‌سازی پایدار (Stable)
۲۳	الگوریتم‌های مرتب‌سازی درجا (In-place)
۲۴	الگوریتم‌های تطبیقی (Adaptive)
۲۴	الگوریتم‌های مقایسه‌ای (Comparison)
۲۶	چه چیزی یاد گرفتیم؟

مقدمه‌ای بر الگوریتم‌ها و پیچیدگی زمانی

الگوریتم‌ها همان دستورالعمل‌های مرحله‌به‌مرحله‌ای هستند که تو زندگی روزمره و حل مسائل همیشه ازشون استفاده می‌کنیم، از کارهای ساده‌ای مثل مسوک زدن تا چیزی پیچیده‌تر مثل برنامه‌نویسی. وقتی می‌خوایم به دانشگاه برمی‌یابیم یا به مسئله برنامه‌نویسی رو حل کنیم، در واقع داریم از یه الگوریتم استفاده می‌کنیم، فقط ممکنه خودمون آگاه نباشیم! نکته‌ی جالب اینه که برای هر کاری همیشه فقط یه راه حل وجود نداره و می‌شه با روش‌های مختلفی به جواب رسید، بعضی روش‌ها سریع‌ترن، بعضی‌ها کم‌هزینه‌تر و بعضی‌ها ساده‌تر. همین تنوع راه حل‌هاست که بهمون انگیزه می‌ده تا همیشه دنبال روش‌های بهینه‌تر بگردیم و کارهای ما رو بهتر انجام بدیم.

یکی از مهم‌ترین معیارهای ما برای مقایسه الگوریتم‌ها سرعت‌شونه. اما چطور می‌توانیم این مقایسه رو انجام بدم؟ زمان اجرایی یه برنامه فقط به الگوریتمی که باهاش نوشته شده وابسته نیست و به خیلی چیزی دیگه، مثل سخت‌افزاری که برنامه روش اجرا می‌شه، زبان برنامه‌نویسی و غیره هم بستگی داره. پس زمان اجرایی یه الگوریتم ممکنه بسته به نحوه نوشتن و اجرا شدنش متفاوت باشه. اما چیزی که بین همه این‌ها ثابت می‌مونه، تعداد عملیات‌هاییه که از اول تا آخر الگوریتم انجام می‌شه تا به جواب برسه...



شمردن تعداد عملیات ها

بنظر می‌آد که بخاطر محدودیت‌هایی که راجع بهشون حرف زدیم نمی‌توانیم واقعاً زمان بگیریم و ببینیم الگوریتم‌هایمان توی چه زمانی اجرا می‌شون، اما اینکه بشمریم که کامپیووتر ما چند تا عملیات انجام می‌ده می‌تونه راه خوبی برای مقایسه متوسط زمان اجرای الگوریتم‌هایمان باشه. فرض کنید می‌خوایم مجموع اعداد ۱ تا n رو بدست بیاریم. کد زیر اعداد یک تا n رو باهم جمع می‌کنه و حاصل رو خروجی میده. بیاین باهم تعداد عملیات‌های معناداری که انجام می‌ده رو بشمریم:

```
public class Main {
    public static void main(String[] args) {

        int n = readInput();
        int i = 1;
        int sum = 0;
        while (i <= n) {
            sum += i;
            i++;
        }
        System.out.println(sum);
    }
}
```

بیاین ببینیم این کد چند تا عملیات انجام می‌ده. اول متغیرها رو مقداردهی می‌کنیم (۳ تا عملیات)، بعد توی حلقه n بار شرط رو چک می‌کنیم و هر بار چند تا عملیات (مثل جمع) انجام می‌دیم. اگه تعداد دقیق عملیات‌های معنادار رو بشمریم، به $5 + 3n$ تا عملیات می‌سیم. ولی حالا یه سوال: این عدد واقعاً به ما چی می‌گه؟

اینجاست که یه کم به مشکل می‌خوریم. فرض کنین همین الگوریتم رو یه جور دیگه بنویسیم:

```
public class Main {
    public static void main(String[] args) {

        int n = readInput();
        int i = 1;
        int sum = 0;
        while (i <= n) {
            int temp = sum;
            temp += i;
            sum = temp;
            i++;
        }
        System.out.println(sum);
    }
}
```

می‌بینیم که تعداد عملیات‌ها عوض می‌شے، و این بار $5n + 5$ تا عملیات داریم ولی مگه ما داریم الگوریتم متفاوتی اجرا می‌کنیم؟ نه! هنوز داریم اعداد رو دونه دونه جمع می‌کنیم. پس انگار با شمردن عملیات‌ها، بیشتر داریم پیاده‌سازی‌ها رو مقایسه می‌کنیم، نه خود الگوریتم رو.

حالا بباید زمان اجرای متوسط همین دو تا برنامه رو باهم مقایسه کنیم فرض کنید به الگوریتم‌تون مقدار 10^4 رو ورودی بدید، و این دو تا برنامه به ترتیب 30005 و 50005 تا عملیات انجام می‌دن. بسته به سخت افزارتون ممکنه این مقدار متفاوت باشه، ولی متوسط تعداد عملیات‌هایی که کامپیوترهای ما می‌تونه توی ۱ ثانیه انجام بده حدود 10^8 تا عملیات‌هه. یعنی جفت این برنامه‌ها، جوابشونو توی کمتر از یک هزارم ثانیه خروجی می‌دن پس اختلاف زمان خروجی دادنشون $10^{-4} * 2$ هستش و این مقدار واقعاً ناچیزه. درادامه این قضیه رو خیلی بیشتر می‌بینیم، ولی اختلاف تعداد $5n + 5$ و $3n + n^2$ تا عملیات خیلی ناچیز‌تر از اختلاف n و n^2 تا عملیات هستش. درواقع اگه به برنامه‌ای که n^2 تا عملیات انجام می‌ده همین ورودی 10^4 رو بدیم، محاسبه کردنش حدود ۱ ثانیه طول می‌کشه که اختلافش با دو تا برنامه قبلی خیلی بیشتره.

پس دیدیم با اینکه این روش خوبی‌های خودش رو داشت، مقداری که از شمردن تعداد عملیات‌ها بدست می‌آریم علاوه بر اینکه خیلی بهمون اطلاعات نمی‌داد، درواقع سرعت پیاده‌سازی‌ها رو نشون می‌داد و تشخیص اینکه آیا این الگوریتم کند یا مشکل از پیاده‌سازی‌مون بوده همچنان قابل تشخیص نیست. درادامه قراره با یه مفهومی آشنا بشیم که مشکلات شمردن دقیق عملیات هارو حل می‌کنه.

پیچیدگی زمانی

پیچیدگی زمانی مفهومیه که برای مقایسه سرعت الگوریتم‌هایمان ازش استفاده می‌کنیم و تعریف دقیق ریاضی داره که تو درس ساختمان داده کامل بررسی می‌شە. اما اگه بخوایم به زبان ساده باهاتون آشنا کنیم، می‌تونیم این مثال رو بزنیم:

اگه ازتون بپرسم وزن یه هندونه چقدره، چی جواب می‌دین؟ احتمالاً اگه وزن دقیقش رو ندونیں، می‌گین "چند کیلو". حالا اگه وزن یه ماشین رو بپرسم چی؟ احتمالاً می‌گین "چند تن". چرانگفتیم "چند کیلو"؟ اگه "چند" که درواقع ضریب "کیلو" هست رو حدود 1000 در نظر بگیریم، می‌شه وزن ماشین رو به کیلو گفت. ولی شما به طور طبیعی برداشتتون از "چند" یه ضریب منطقی و معقوله که نسبت به اختلاف واحده‌های (که یکیشون 1000 برابر اون یکیه) خیلی کوچیکتره. اینجا برایم مهم نیست وزن

هندونه دقیقاً چقدر؛ فقط کافیه بدونیم یه ضریب منطقی از "کیلو" هست و با "چند تن" خیلی فاصله داره.

مسئله مجموع اعداد ۱ تا n رو یادتونه؟ الگوریتم‌مون برای حلش، جمع کردن اعداد با یه حلقه بود که بدنesh n بار تکرار می‌شد. تعداد عملیات‌هایی که برای دو تا پیاده‌سازی‌مون به دست آوردیم، $5 + 3n$ تا کار انجام می‌دیم یا $5 + 5n$ بود. از دید پیچیدگی زمانی، برامون فرقی نداره که تو اون n بار حلقه، 3 تا کار انجام می‌دیم یا 5 تا؛ هر دو شون نسبت به n های بزرگ خیلی کوچیک و درنهایت یه ضریب منطقی از n تا عملیات‌تون. حتی $3n + 5n + 10000$ هم از نظر پیچیدگی زمانی فرقی باهم ندارن. وقتی n خیلی بزرگ باشه، یه ضریب از n تا عملیات انجام می‌دیم که خیلی بزرگ‌تر از اون عدد ثابتیه که باهاش جمع می‌کنیم و این عدد ثابت عمللاً تأثیری نداره. پس می‌گیم پیچیدگی زمانی این الگوریتم از(n) (خوانده می‌شه اُرد n) هست.

حالا اگه همین مسئله رو با یه الگوریتم دیگه حل کنیم چی؟ کد زیر رو ببینین:

```
public class SumFormula{
    public static void main(String[] args) {
        int n = readInput();
        System.out.println(n * (n + 1) / 2);
    }
}
```

همون‌طورکه می‌بینین، دیگه اعداد رو دونه‌دونه جمع نمی‌کنیم و با یه فرمول ریاضی، با چند تا عملیات مجموع ۱ تا n رو به دست می‌آیم. پیچیدگی زمانی این الگوریتم از(1) هست، چون تعداد عملیات‌هاش هیچ ربطی به اندازه ورودی نداره و همیشه چند تا عملیات ثابت (5 تا) انجام می‌ده. حتی اگه n خیلی بزرگ باشه، باز با همون چند تا عملیات جواب رو می‌گیرم، در حالی که الگوریتم قبلی برای هر عدد بین ۱ تا n چند تا عملیات انجام می‌داد و تعداد عملیات‌هاش یه ضریب از n می‌شد.

حالا اگه بخوایم همین مسئله رو به شکل دیگه حل کنیم، مثلًاً به جای اضافه کردن مستقیم a به مجموع، یه حلقه داشته باشیم که a بار اجرا بشه و هر بار a به مجموع اضافه کنیم:

```
public class NestedLoopSum{
    public static void main(String[] args) {
        int n = readInput();
        int i = 1;
        int sum = 0;
        while (i <= n) {
            int j = 1;
            while (j <= i) {
                sum++;
            }
        }
    }
}
```

```

        j++;
    }
    i++;
}
System.out.println(sum);
}
}

```

این بار یه حلقه داریم که n بار اجرا می‌شه و هر بار یه حلقه دیگه رو کامل اجرا می‌کنیم. اینجا چند تا مفهوم مهم رو یاد می‌گیریم:

اول اینکه پیچیدگی زمانی یه کران بالا برای تعداد عملیات‌هاست. اگه دقت کنیں، حلقه داخلی هر بار فقط ۱ بار تکرار می‌شه. این ۱ از ۱ شروع می‌شه و تو آخرین تکرار حلقه خارجی، ۱ برابر n هست. ولی چون کران بالا حساب می‌کنیم، می‌تونیم فرض کنیم حلقه داخلی هر بار n بار تکرار می‌شه.

دوم اینکه وقتی یه حلقه تو حلقه دیگه داریم، عملیات‌های حلقه داخلی (که حدود n تاست) به خاطر حلقه خارجی n بار تکرار می‌شن. پس در کل حدود n^2 تا عملیات انجام می‌دیم و پیچیدگی زمانی این الگوریتم از $O(n^2)$ هست. دقت کنیں که تعداد عملیات‌ها دقیقاً n^2 نیست و در واقع $c + bn + an^2$ تا عملیات‌هایه، ولی همون‌طور که قبلاً گفتیم، وقتی an^2 عملیات داریم (که از $O(n^2)$ هست)، اضافه کردن bn (از $O(n)$) یا c (از $O(1)$) تأثیری روی $O(n^2)$ نمی‌ذاره.

تا اینجا یه مقدار به صورت مفهومی با پیچیدگی زمانی آشنا شدیم و دلیل همه قاعده‌های پایین رو کم و بیش فهمیدیم، ولی اگه بخوایم یک مقدار این قاعده‌ها رو دقیق تر بیان کنیم:

قواعد پیچیدگی زمانی

- پیچیدگی زمانی عملیات‌های ساده مثل مقداردهی یک متغیر، عملیات‌های اصلی، دسترسی به یکی از خونه‌های یک آرایه و ... از $O(1)$ هست.
- ضرایب تاثیری در پیچیدگی زمانی ندارن و می‌توان حذف بشن: $O(3n) = O(n)$
- توى جمع پیچیدگی زمانی دو تا الگوریتم، پیچیدگی زمانی کل برابر با پیچیدگی زمانی بیشتر هستش: $O(5n + 3) = O(5n)$
- اگه دستورات دو تا الگوریتم مختلف پشت سر هم اجرا بشن، پیچیدگی زمانی کل می‌شه مجموع پیچیدگی زمانی الگوریتم‌ها: مثلاً اگه دو تا حلقه مستقل از هم داشته باشیم که پیچیدگی زمانی هر کدام از $O(n)$ باشد، پیچیدگی زمانی الگوریتم‌مدون می‌شه مجموع پیچیدگی زمانی دو حلقه.

- اگه با هر بار وارد شدن به بدنه یک حلقه، یک الگوریتم اجرا بشه، پیچیدگی زمانی حلقه برابر با تعداد تکرارهای حلقه، ضربدر پیچیدگی زمانی الگوریتم داخلیه: مثلاً اگه دوتا حلقه تو در تو داشته باشیم، و هر کدوم از حلقه ها n بار تکرار بشن، با فرض اینکه پیچیدگی زمانی حلقه داخلی از $(n)0$ هستش، پیچیدگی زمانی حلقه بیرونی از $(n^2)0$ خواهد بود.

اندازه ورودی

آخرین مفهومی که تو این بخش اشاره می‌کنیم، اندازه ورودی هست. تو مسئله‌ای که درباره‌ش حرف می‌زدیم، ورودی فقط یک عدد n بود و ما بررسی کردیم اگه ورودی مون n باشه، بسته به الگوریتم، پیچیدگی زمانی چطور به n وابسته‌ست. شما قراره پیچیدگی‌های زمانی مثل $(n)0$ رو زیاد ببینین، ولی همیشه ورودی‌ها به این شکل نیستن که فقط یک عدد n بهتون بدن.

ورودی ممکنه یک آرایه باشه و مسئله این باشه که آرایه رو سوت کنین یا چیزای دیگه. از اونجایی که معمولاً هر چی حجم ورودی بیشتر باشه، الگوریتم عملیات‌های بیشتری انجام می‌ده، پیچیدگی زمانی الگوریتم‌ها یک تابع از اندازه داده‌های ورودی‌ست. ما باید بسته به مسئله تشخیص بدیم اندازه ورودی‌مون چیه و با افزایش اون، تعداد عملیات‌ها چطور زیاد می‌شه، و بعد پیچیدگی زمانی رو بر اساسش حساب کنیم.

مثلاً تو مسئله سوت کردن یک آرایه، اندازه ورودی طول آرایه‌ست و اگه پیچیدگی زمانی یک الگوریتم $(n^2)0$ باشه، اون n تعداد عناصر آرایه‌مونه.

ارتباط ساختمان داده‌ها با الگوریتم

اگه یادتون باشه هفته پیش وقتی درباره ساختمان داده‌ها باهاتون حرف می‌زدیم، می‌گفتیم هر کدومشون برای یه هدفی طراحی شدن و مزایا و معایب خودشون رو دارن. همون‌طورکه دیدیم چند تا الگوریتم مختلف می‌تونن سرعت و پیچیدگی‌های زمانی متفاوتی برای حل یه مسئله داشته باشن، تو ساختمان داده‌های مختلف هم نحوه ذخیره داده‌ها باعث می‌شه پیچیدگی زمانی دسترسی یا تغییر داده‌ها فرق کنه. برای حل مسائل، بسته به نیاز مسئله، انتخاب ساختمان داده مناسب می‌تونه پیچیدگی زمانی الگوریتم رو بهتر کنه.

اون موقع هنوز با پیچیدگی زمانی آشنا نبودین، ولی حال می‌تونین این رو تحلیل کنین که تو آرایه، دسترسی به خونه‌های آرایه با (1) ۰ انجام می‌شه، ولی اگه بخوایم یه عنصر رو حذف کنیم و عناصر بعدی رو یکی به چپ شیفت بدیم، (n) ۰ تا عملیات لازم داریم.

برعکس، تو یه لینکد لیست، اگه آجکت مورد نظرمون رو از قبل داشته باشیم، می‌تونیم با (1) ۰ حذف کنیم. ولی اگه بخوایم به یه عنصر، مثلاً عنصر وسط لینکد لیست، دسترسی پیدا کنیم، باید با (n) ۰ تا عملیات دونه‌دونه از هر عنصر به بعدی بریم تا به عنصر مورد نظر برسیم.

برای درک بیشتر، می‌تونین پیچیدگی زمانی متدهای دیگه ساختمان داده‌هایی که هفته پیش یاد گرفتین رو تحلیل کنین.

چرا مرتب‌سازی انقدر مهمه؟

بیاین یه لحظه تصور کنین یه لیست بلندبالا از نمره‌های امتحان دانشجوها دارین، یا یه عالمه داده تو یه دیتابیس که باید به ترتیب خاصی نشون داده بشن. حالا اگه بخواین این داده‌ها رو مرتب کنین، چی کار می‌کنین؟ می‌تونین دستی بشینین و یکی یکی مقایسه کنین، ولی اگه تعداد داده‌ها مثلاً ۱۰۰۰ تا یا ۱ میلیون تا باشه چی؟ اینجا دیگه دستاتون از خستگی قفل می‌کنه! مرتب‌سازی یکی از اون مسائل کلاسیک علوم کامپیوتره که انگار همه جا پیدا شده: از جست‌وجو توگول بگیرتا مرتب کردن لیست آهنگ‌های پلی‌لیستتون.

حال سوال اینه: چطور می‌تونیم این کار رو سریع و بهینه انجام بدیم؟ مثل خیلی از مسائل زندگی، برای مرتب‌سازی هم یه راه حل واحد وجود نداره. یه عالمه الگوریتم مختلف داریم که هر کدام یه جوریه ماجرا نگاه می‌کنن. بعضی‌هاشون مثل دونده‌های استقامت، آهسته و پیوسته پیش می‌رن، بعضی‌ها مثل ماشین‌های مسابقه‌ای سریعن و لی بنزین زیادی می‌خوان (یعنی حافظه!). فلسفه پشت این الگوریتم‌ها یه جورایی مثل انتخاب بهترین مسیر برای رسیدن به دانشگاهه: یه مسیر ممکنه کوتاه باشه ولی پر ترافیک، یکی دیگه طولانی‌تره ولی خلوت. تو این بخش قراره چند تا از این الگوریتم‌های معروف رو ببینیم، بفهمیم چطور کار می‌کنن، و کجاها به کارمون می‌يان. آماده‌این که یه کم ذهنتون رو قلقلک بدیم؟

چند سورت معروف و کاربردی

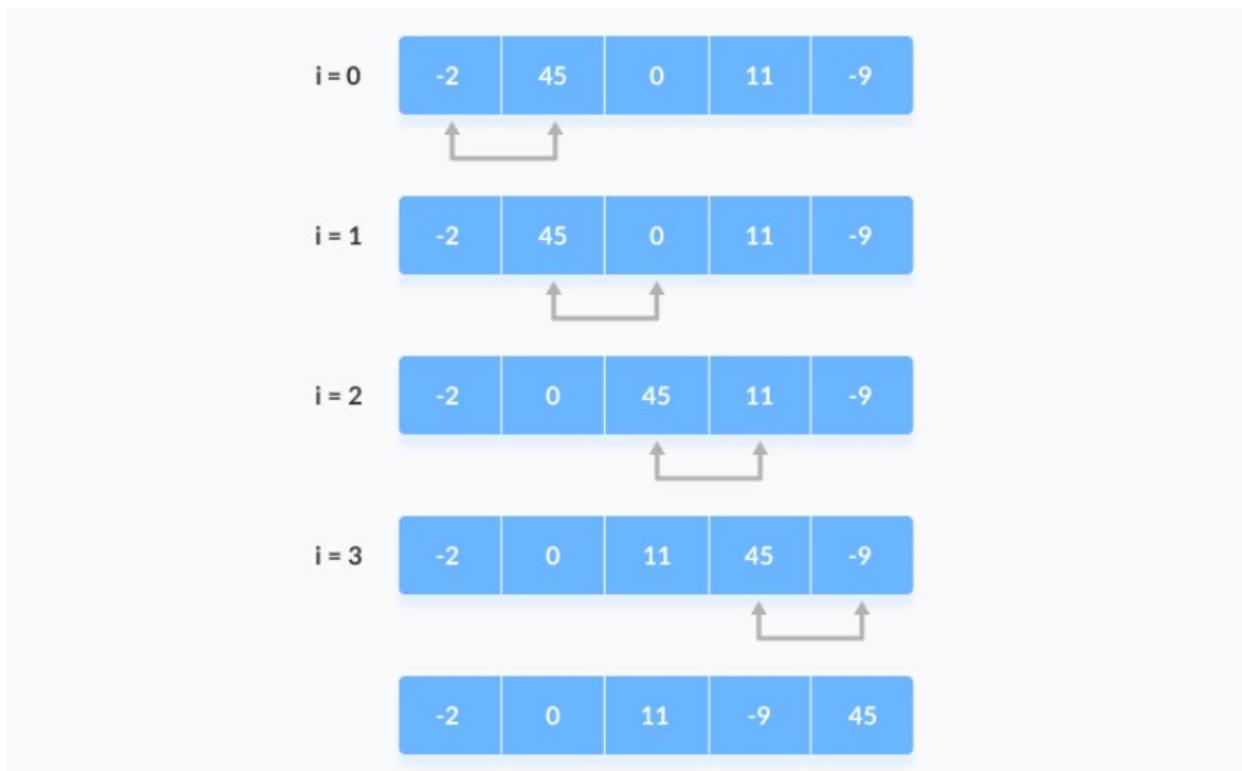
خب حالا که حسابی برای مرتب‌سازی کنجکاو شدین، بريم چند تا الگوریتم سورت معروف و پیاده‌سازیشون رو ببینیم که بفهمیم چطور کار می‌کنن و هر کدام کجاها کاربرد دارن.

(مرتب‌سازی حبابی): Bubble sort

تصور کنین یه لیوان آب پراز حباب‌های ریز دارین. حباب‌های بزرگ‌تر (یا سنگین‌تر) سریع‌تر به سطح آب می‌رسن و بالا می‌آن. تو این الگوریتم هم دقیقاً همین اتفاق می‌افته. هر بار دو تا عدد مجاور رو مقایسه می‌کنیم و اگه عدد چپی از راستی بزرگ‌تر بود، جایه‌جاشون می‌کنیم. با این کار، بعد از ۶ بار تکرار، بزرگ‌ترین عدد می‌ره آخر آرایه.

به مثال زیر دقت کنید:

مرحله اول:

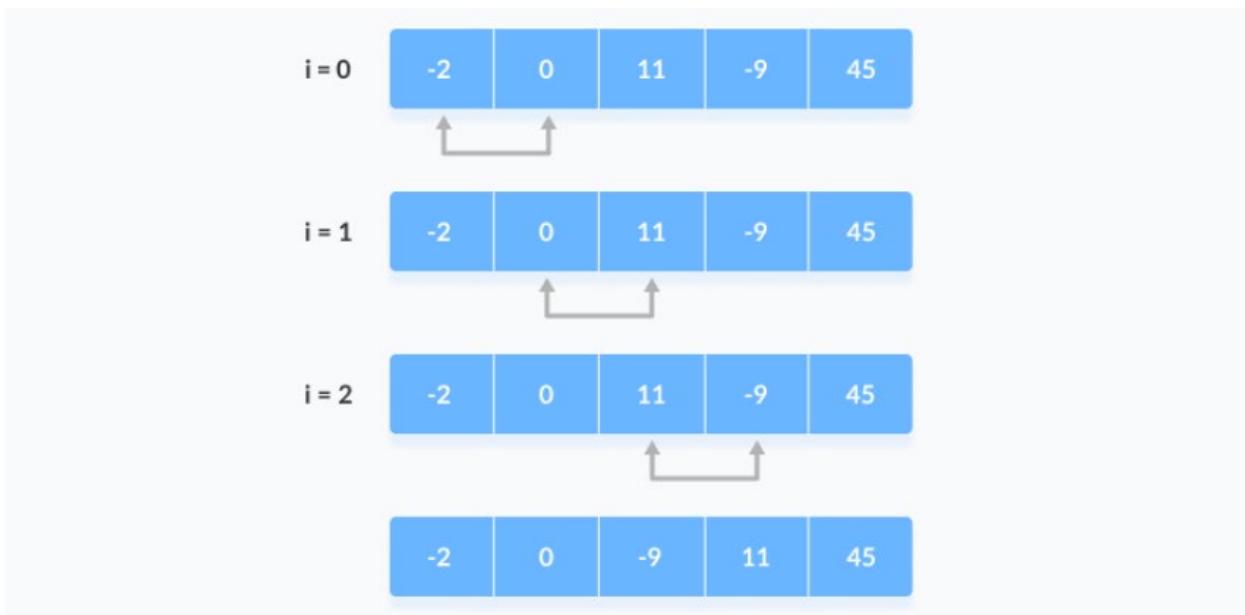


ابتدا عنصر اول و دوم را مقایسه می‌کنیم -2 از 45 کوچک‌تره پس جابجا‌یی نداریم. سپس عنصر دوم و سوم را مقایسه می‌کنیم چون 0 از 45 کوچک‌تره، پس اون‌ها رو جابجا می‌کنیم.

به این ترتیب تا عنصر $i=1$ را مقایسه می‌کنیم و در آخر کار بزرگترین عدد در ایندکس آخر قرار می‌گیره.

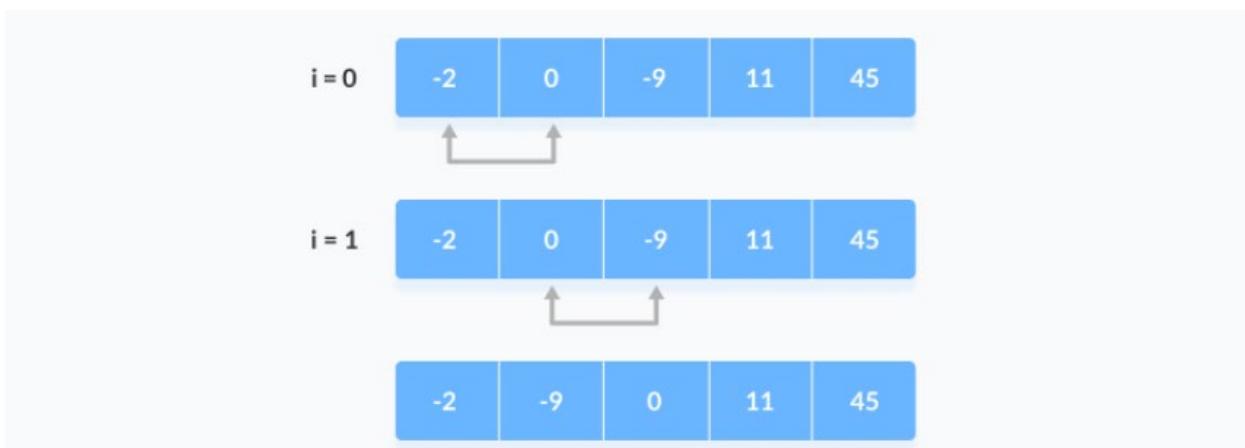
حالا اگر این کار را دوباره با عناصر اول تا $i=1$ انجام بدیم، دومین بزرگترین عدد در جایگاه یکی مونده به آخر قرار می‌گیره.

مرحله دوم:

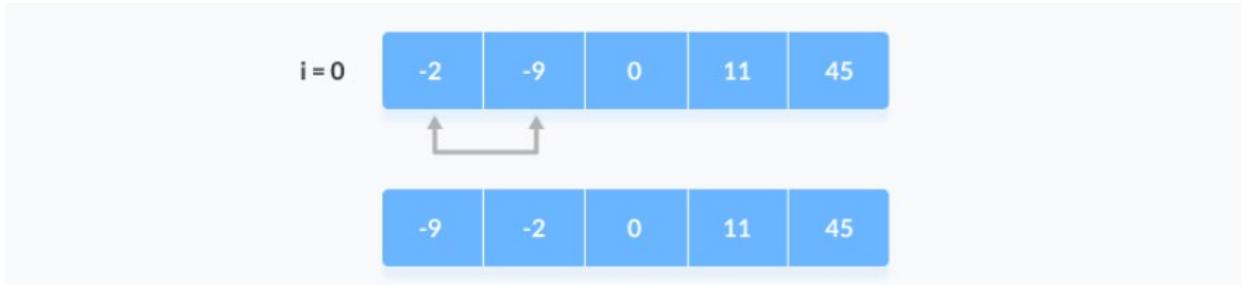


به این ترتیب در هر مرحله i ، i -مین بزرگترین عدد می‌ره سر جای درستش و بعد از n بار انجام این مراحل آرایه کامل مرتب می‌شه.

مرحله سوم:



مرحله چهارم:



پس از اجرای این مراحل آرایه به صورت سورت شده درمی‌آد.

حال بریم پیاده‌سازی این الگوریتم رو به زبان جاوا ببینیم:

```
static void bubbleSort(int arr[]) {
    int size = arr.length;
    for (int i=0; i < size - 1; i++) {
        for (int j=0; j<size-i-1; j++) {
            if (arr[j] > arr[j+1]) {
                int temp = arr[j];
                arr[j] = arr[j+1];
                arr[j+1]=temp;
            }
        }
    }
}
```

می‌بینیم که اینجا حدودا $\frac{n-1}{2} * n$ عملیات انجام شده، پس این الگوریتم از $O(n^2)$ است.

مزایا:

۱. برای فهمیدن و پیاده‌سازی ساده‌ست.
۲. نیاز به حافظه اضافه نداره (جزء الگوریتم‌های In-place هست).

معایب:

۱. گندی و حشتناک برای داده‌های بزرگ (برای n ‌های بیشتر از 1000 توصیه نمی‌شود).

(مرتب‌سازی انتخابی) Selection Sort

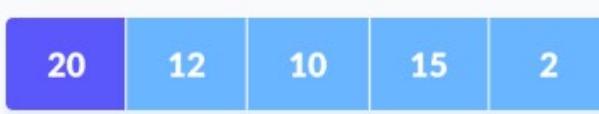
این روش مثل این می‌مونه که ده این کار رو آنقدر تکرار می‌کنی تا همه عددها تو جای درستشون قرار بگیرن.

الگوریتم این جوری کار می‌کنه: یه بار کل آرایه رو پیمایش می‌کنیم، کوچکترین عدد رو پیدا می‌کنیم و تو خونه اول می‌ذاریم. بعد $n-1$ خونه باقی‌مونده (همه خونه‌ها به جز اولی) رو نگاه می‌کنیم، کوچکترین‌شون رو پیدا می‌کنیم و تو خونه دوم می‌ذاریم. همین کار رو برای $n-2$ خونه بعدی تکرار می‌کنیم. می‌تونیم ببینیم که بعد از $n-1$ بار، هر عدد سر جاشه و آرایه مرتب شده.

بریم یه مثال ببینیم تا الگوریتم رو بهتر یاد بگیریم:

مرحله اول:

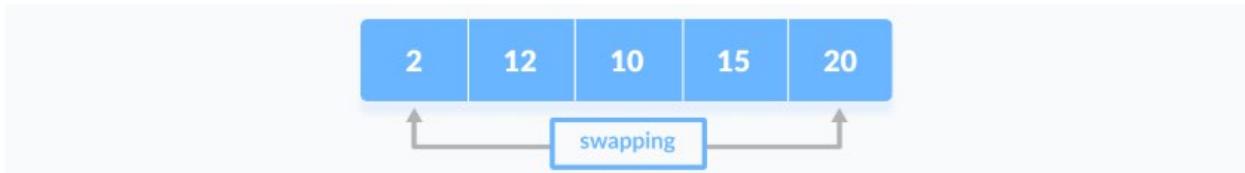
اول عدد اول رو به عنوان مینیمم در نظر می‌گیریم



حالا عنصر مینیمم رو با عدد دوم مقایسه می‌کنیم، اگه عدد دوم کوچیکتر بود اون رو به عنوان مینیمم قرار می‌دیم. همین مقایسه رو با عناصر سوم چهار و تا n ام انجام می‌دیم تا مینیمم کل آرایه رو پیدا کنیم.

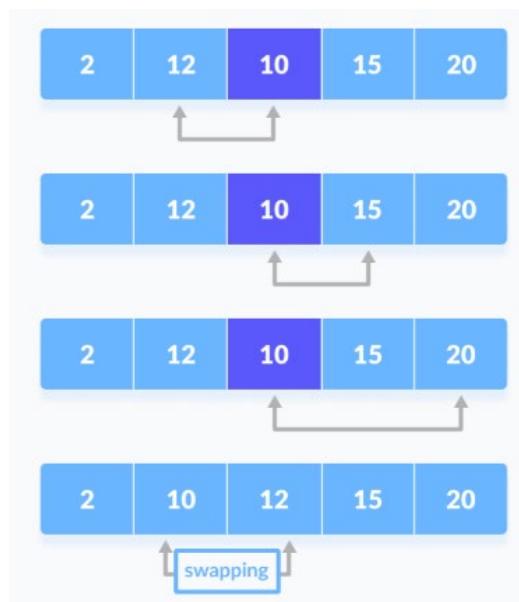


حالا که مینیمم رو پیدا کردیم اون رو با عنصر اول جابجا می‌کنیم.



همین کار را برای عناصر دوم تا $n-1$ م تکرار می‌کنیم

مرحله دوم:



مینیمم اون‌هارو پیدا می‌کنیم و تو خونه دوم می‌ذاریم.

مرحله سوم:



مرحله چهارم:



پس از چهار مرحله آرایه به صورت سورت شده در اومد.

حال بريم پياده‌سازی اين الگوریتم رو به زبان جاوا ببینيم:

```
public static void selectionSort(int[] arr) {
    int size = arr.length;
    for (int i=0;i<size-1;i++) {
        int minIndex = i;
        for (int j=i+1;j < size;j++) {
            if (arr[j] < arr[minIndex]) {
                minIndex = j;
            }
        }
        int temp = arr[i];
        arr[i] = arr[minIndex];
        arr[minIndex] = temp;
    }
}
```

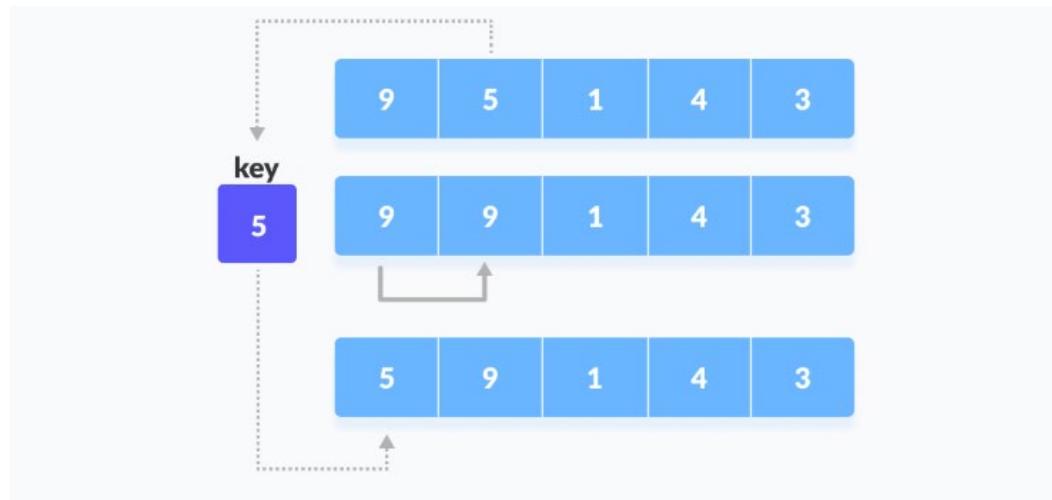
پيچيدگي زمانی و مزايا و معایب اين سورت دقیقاً مثل Bubble Sort می‌باشد $O(n^2)$ ، ساده ولی کند برای داده‌های بزرگ.

مرتب‌سازی درجی (Insertion sort):

فرض کنин يه دسته کارت بازی به هم ریخته دارین و می‌خواين به ترتیب عددی مرتب‌شون کنین. اين الگوریتم دقیقاً مثل اينه که کارت‌ها رو یکی‌یکی برمی‌دارين و تو جای درستشون تو دستتون می‌ذارين. هر کارت جديد رو با کارت‌های قبلی مقایسه می‌کنین و اون قدر به چپ می‌لغزنин تا به جای مناسب برسه.

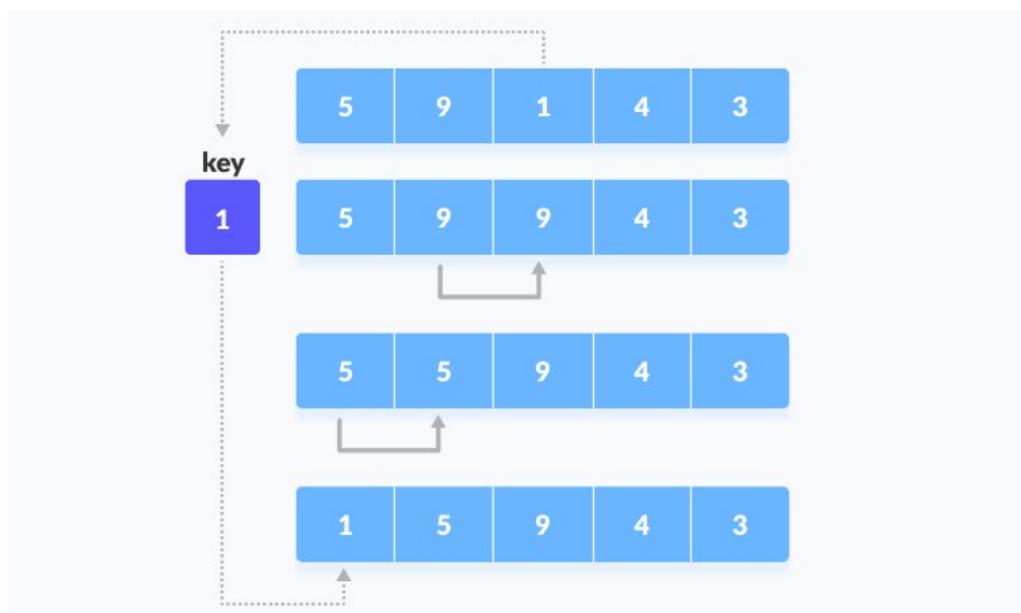
مرحله اول:

فرض می‌کنیم اولین عنصر آرایه از قبل مرتبه. عنصر دوم را برمی‌داریم و به عنوان "کلید" یا یک عنصر جدا نگه می‌داریم. این کلید را با اولین عنصر مقایسه می‌کنیم، اگه اولین عنصر بزرگتر بود، کلید را جلوش می‌ذاریم. حالا دو تا عنصر اول مرتب بن.



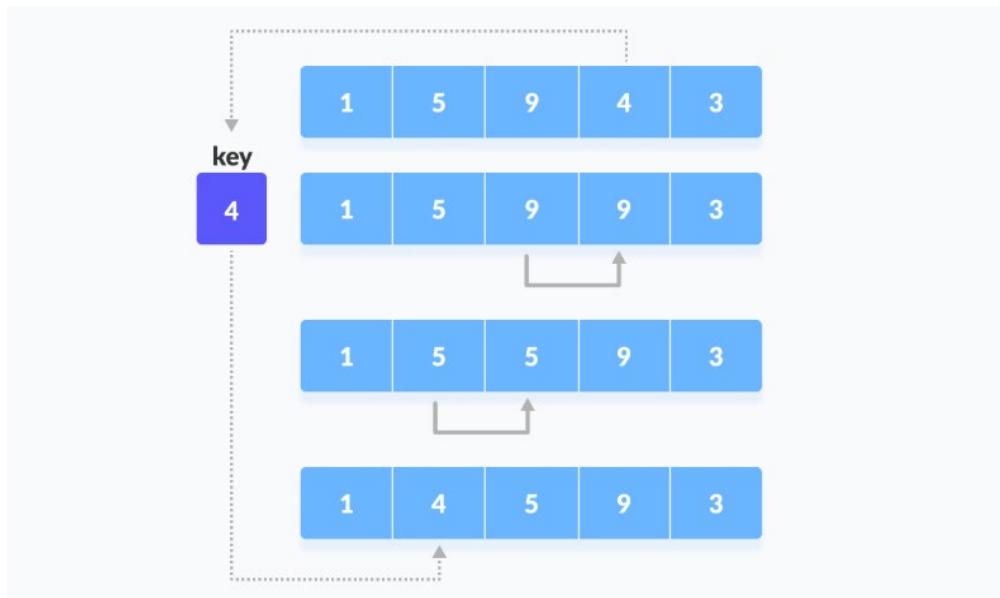
مرحله دوم:

حالا عنصر سوم را برمی‌داریم و با عنصرهای سمت چپ‌اش (همونایی که قبلاً مرتب شدن) مقایسه می‌کنیم. اونقدر به چپ میریم تا به یه عنصری برسیم که از کلید کوچیکتر باشه. کلید را دقیقاً جلوی اون عنصر می‌ذاریم (اگه هیچ‌کدام از عناصر چپ از کلید کوچیکتر نبودن، کلید را اول آرایه می‌ذاریم).

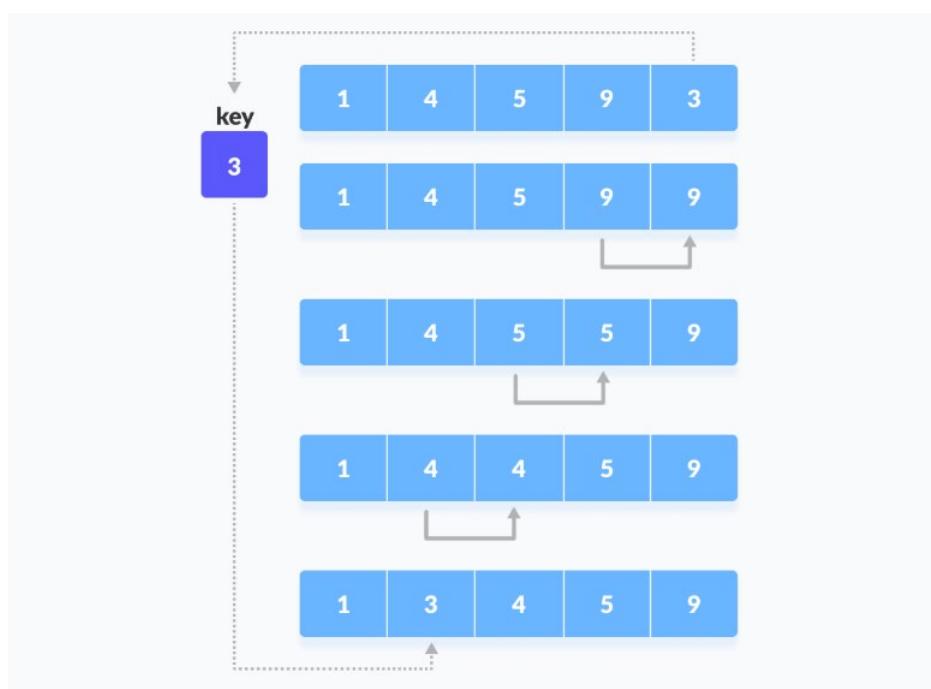


هر مرحله دوباره همین کار را تکرار می‌کنیم. هر سری اولین عنصر از قسمت سورت نشده رو انتخاب می‌کنیم و کلید را برابر آن قرار می‌دهیم. سپس آنقدر در قسمت سورت شده به چپ می‌رویم تا جایگاه درست آن را پیدا کنیم.

مرحله سوم:



مرحله چهارم:



حال می‌بینیم که آرایه به صورت سورت شده درآمده است.

حال بریم پیاده‌سازی این الگوریتم رو به زبان جاوا ببینیم:

```
void insertionSort(int array[]) {
    int size = array.length;
    for (int i=1;i<size;i++) {
        int key= array[i];
        int j= i-1;
        while (j>=0 && key < array[j]) {
            array[j+1] = array[j];
            j--;
        }
        array[j+1]= key;
    }
}
```

می‌توان دید که اردر زمانی این الگوریتم هم از $O(n^2)$ است. همچنین این الگوریتم هم جزو

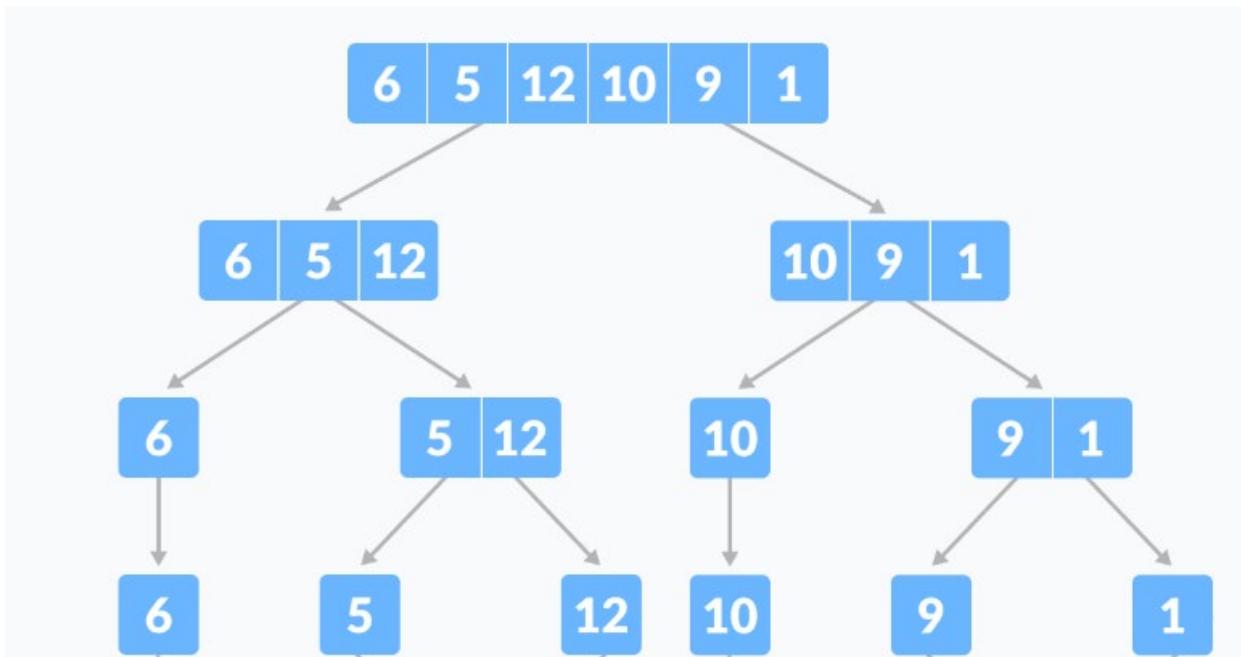
الگوریتم‌های In-place است پس مزایا و معایب آن نیز مانند دو الگوریتم قبلی است.

مرتب‌سازی ادغامی (Merge sort):

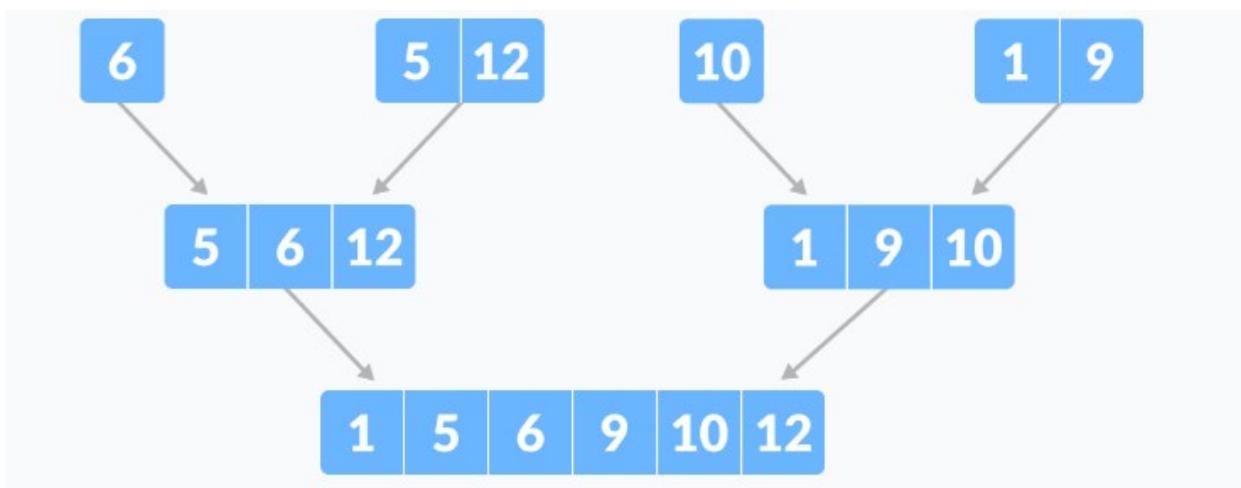
فرض کنیم یه آرایه دارین که اوно به دو قسمت تقسیم می‌کنیں و هر قسمت رو جداگونه مرتب می‌کنیں. اگه این دو قسمت رو ساده پشت سر هم بذارین، آرایه‌تون لزوماً مرتب نیست (یه مثال نقض براش پیدا کنیں!). ولی اگه بتونیں این دو قسمت رو یه جور خوب ادغام کنیں که آرایه مرتب بشه چی؟ حالا اگه برای مرتب کردن هر قسمت، دوباره نصف‌شون کنیں و این کار رو ادامه بدین چی؟ این الگوریتم قراره همین کار رو یادمون بده.

مرج سورت جزو الگوریتم‌های تقسیم و حله. یعنی چی؟ یعنی مسئله رو به زیرمسئله‌های کوچک‌تر تقسیم می‌کنیم، هر کدوم رو حل می‌کنیم، و آخر سر با ادغام اینا جواب مسئله اصلی رو می‌سازیم.

اول آرایه رو نصف می‌کنیم، هر نصف رو دوباره نصف می‌کنیم، و این کار رو ادامه می‌دیم تا به عناصر تکی برسیم.



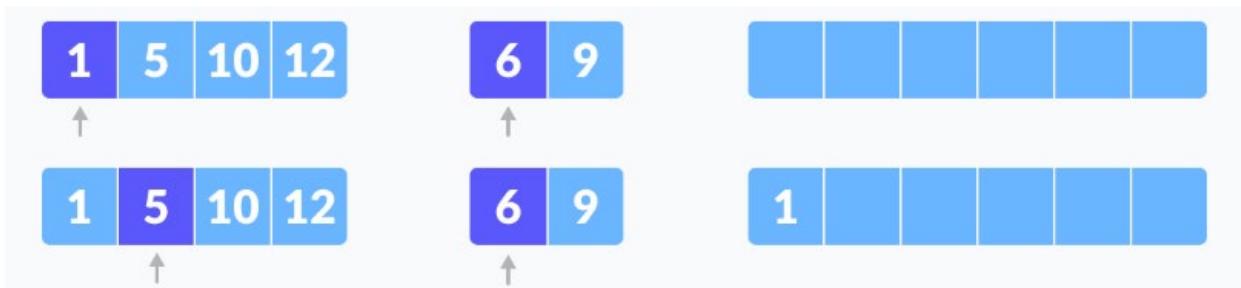
بعد انجار قراره همه چیز رو برعکس کنیم: هر بازه‌ای که نصف کردیم رو دوباره با هم ادغام می‌کنیم، ولی جوری که چپی همیشه از راستی کوچکتر باشد و زیربازه‌های مرتب شده موقع ادغام همچنان مرتب بموون.



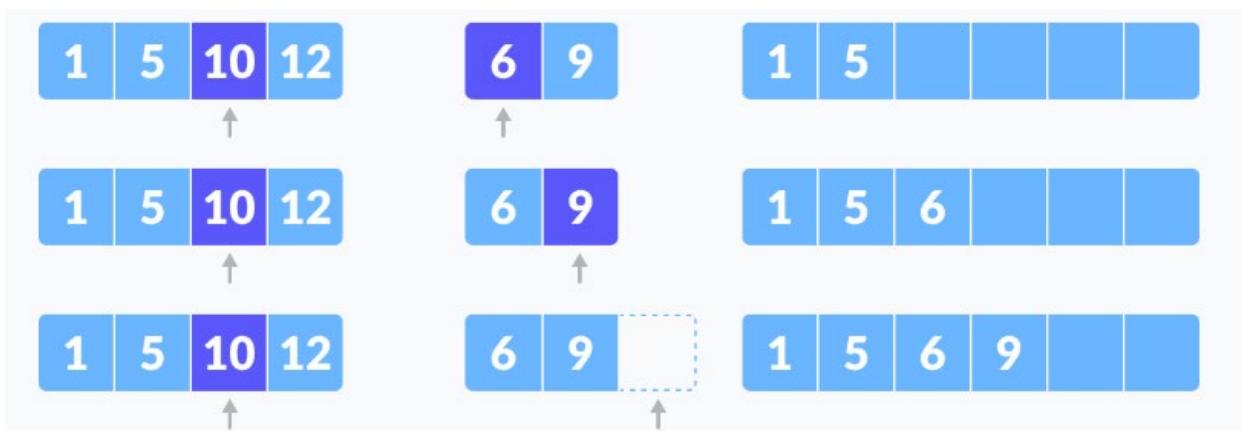
حالا چطور ادغام کنیم؟

فرض کنیم دو تا زیربازه مرتب شده داریم، هر کدام یه اشاره‌گر رو عنصر اولشون دارن، و یه آرایه خالی که قراره نتیجه ادغام توش بره.

- عناصر اشاره‌گرها رو مقایسه می‌کنیم، کوچکتره رو تو آرایه خالی می‌ذاریم و اشاره‌گرش رو یکی جلو می‌بریم.



حالا دوباره دوتا عنصری که اشاره‌گر روشن هست رو مقایسه می‌کنیم (در این مثال 6 و 5) اونی که کوچیک تره رو می‌ذاریم تو خونه دوم آرایه و پوینتر زیربازه مریبوط به آن را یکی جلو می‌بریم. به ترتیب انقدر این کار را انجام می‌دهیم تا تمام عناصر یکی از زیربازه‌ها تمام شود سپس تمام عناصر اونیکی زیربازه رو هم به همان ترتیب خودش در انتهای آرایه قرار می‌دیم.



حالا که فهمیدیم الگوریتم چطور کار می‌کنه، بیایین کدش رو بزنیم. چون مدام نصف می‌کنیم و ادغام می‌کنیم، بهترین روش کد زدن به صورت بازگشتیه.

به این صورت که یک متده mergeSort داریم که هرسری خودش را برای دو زیربازه‌اش صدا می‌زنه، این دو زیربازه رو سورت می‌کند سپس با یک متده مرج، این دو زیربازه را مرج می‌کند.

```
void mergeSort(int arr[], int left, int right) {
    if (left < right) {
        int mid = (left + right)/2;

        mergeSort(arr, left, mid);
        mergeSort(arr, mid + 1, right);
        merge(arr, left, mid, right);
    }
}
```

حالا متد merge چجوری کار می‌کنه؟ دقیقا همونطوری که قبل تر توضیح دادیم. ابتدا دو تا آرایه جدید موقعت می‌سازیم تا زیربازه‌ها رو توش نگه داریم بعد برای هر کدام یک اشاره‌گر قرار می‌دمیم.

```
void merge(int[] arr, int left, int mid, int right) {
    int n1 = mid - left + 1;
    int n2 = right - mid;
    int[] leftArr = new int[n1];
    int[] rightArr = new int[n2];

    for (int i = 0; i < n1; i++) {
        leftArr[i] = arr[left + i];
    }
    for (int j = 0; j < n2; j++) {
        rightArr[j] = arr[mid + 1 + j];
    }

    int i = 0, j = 0, k = left;
    while (i < n1 && j < n2) {
        if (leftArr[i] <= rightArr[j]) {
            arr[k] = leftArr[i];
            i++;
        } else {
            arr[k] = rightArr[j];
            j++;
        }
        k++;
    }

    while (i < n1) {
        arr[k] = leftArr[i];
        i++;
        k++;
    }
    while (j < n2) {
        arr[k] = rightArr[j];
        j++;
        k++;
    }
}
```

پیچیدگی زمانی این الگوریتم $O(n \log n)$ هست، چون n بار بازه‌ها رو نصف می‌کنیم و هر مرحله برای ادغام حداقل n عملیات داره.

مزایا:

۱. چون پیچیدگیش از $O(n^2)$ بهتره، برای داده‌های بزرگ خیلی سریع‌تر از الگوریتم‌های قبلیه.

معایب:

۱. حافظه بیشتری مصرف می‌کنه (برای زیربازه‌ها آرایه موقت می‌سازیم).

۲. الگوریتم آن برای کدنویسی سخت‌تر از الگوریتم‌های قبلیه.

دسته بندی‌های مختلف الگوریتم‌های مرتب‌سازی

حالا که با چند تا سورت معروف مثل حبابی، انتخابی، درجی، و ادغامی آشنا شدیم و مزایا و معایب‌شون رو دیدیم، بیایین یه نگاهی به ویژگی‌های مختلف این الگوریتم‌ها بندازیم. این ویژگی‌ها تو بعضی سناریوهای خیلی مهم می‌شن و کمک می‌کنن بفهمیم هر الگوریتم کجا به درد می‌خوره. سعی کنیں بعد از خوندن هر بخش، سورت‌هایی که یاد گرفتیم رو بررسی کنیں و ببینیں کدام ویژگی رو دارن.

الگوریتم‌های مرتب‌سازی پایدار (Stable)

الگوریتم‌های پایدار یا همون Stable داده‌ها رو جوری سورت می‌کنن که ترتیب داده‌های یکسان به هم نخوره. این یعنی چی؟ تا حالا با سورت کردن آرایه‌های ساده مثل اعداد کارکردها و مهم نبود تو مسیر سورت چه اتفاقی برای داده‌ها می‌افته. ولی فرض کنیں قراره امتیاز‌های یه سری دانشجو تو یه رقابت رو سورت کنیں، که سرعت دانشجوها هم مهمه. اگه دو تا دانشجو امتیاز یکسان داشته باشند، دانشجویی که سریع‌تر بوده باید اول بیاد. مثلًا اگه آرایه ورودی [15, 10, 23, 10, 15] باشه (که 10‌ها سرعت متفاوتی دارن)، تو آرایه خروجی ([4, 10, 15, 23]) ترتیب 10‌ها باید همون ترتیب اولیه باشه.

از سورت‌هایی که دیدیم، اینسرشن سورت و مرج سورت پایدار، ولی حبابی و انتخابی معمولاً پایدار نیستن، مگر اینکه تغییراتی توشون بدیم.

الگوریتم‌های مرتب‌سازی درجا (In-place)

تا حالا کلی درباره پیچیدگی زمانی حرف زدیم، حال نوبت پیچیدگی مکانیه!

همون‌طور که پیچیدگی زمانی رو برای مقایسه سرعت الگوریتم‌ها تعریف کردیم، یه مفهوم به اسم پیچیدگی مکانی داریم که نشون می‌ده الگوریتم چقدر حافظه لازم داره. لازم نیست خیلی وارد جزئیات بشیم، تو درس ساختمان داده کامل باهش آشنا می‌شین. ولی وقتی می‌گیم پیچیدگی مکانی یه الگوریتم (1) هست، یعنی به جزءی از داده‌های ورودی، حافظه اضافی که استفاده می‌کنیم یه ضریب منطقی از ۱.^۵.

الگوریتم‌های In-place اونایی هستن که پیچیدگی مکانی (1) ۰ دارن. یعنی به جز آرایه اصلی، فقط از چند تا متغیر کمکی استفاده می‌کنن و مرتب‌سازی رو روی خود آرایه انجام می‌دان. از سورت‌هایی که

دیدیم، حبابی، انتخابی، و اینسرشن سورت In-place، ولی مرج سورت چون آرایه‌های موقت می‌سازه، n-place است.

الگوریتم‌های تطبیقی (Adaptive)

بعضی سورت‌ها بدون توجه به ترتیب داده‌های ورودی، همیشه به تعداد عملیات ثابت دارند. ولی به سری سورت‌ها برای داده‌هایی که تقریباً یا کاملاً مرتبین بهتر عمل می‌کنند؛ به اینا می‌گن سورت‌های تطبیقی.

مثلًا بیایین پیچیدگی زمانی اینسرشن سورت رو برای به آرایه مرتب بررسی کنیم. این الگوریتم هر بار که می‌خواهد به عنصر جدید رو تو بخش مرتب شده جا بده، با یه مقایسه می‌فهمه که عنصر همون جاست و نیازی به جابه‌جایی نداره. حلقه‌ای که تو حالت عادی ممکنه $O(n)$ عملیات داشته باشد، اینجا $O(1)$ می‌شده. پس پیچیدگی کل می‌شده $O(n) \times O(1) = O(n)$.

ما همچنان پیچیدگی اینسرشن سورت رو $O(n^2)$ اعلام می‌کنیم، چون این کران بالاست، ولی حالا می‌دونیم برای آرایه‌های تقریباً مرتب، خیلی بهتر عمل می‌کنند. از سورت‌های ما، اینسرشن سورت تطبیقی، ولی حبابی، انتخابی، و مرج سورت تطبیقی نیستند.

الگوریتم‌های مقایسه‌ای (Comparison)

سورت‌های مقایسه‌ای با مقایسه دو به دو داده‌ها کار می‌کنند. فقط کافیه عناصر به رابطه ترتیب تمام داشته باشند (مثل اعداد یا رشته‌ها) تا این سورت‌ها بتونن مرتب شون کنند. همه سورت‌هایی که دیدیم (حبابی، انتخابی، درجی، ادغامی) مقایسه‌ای هستند. اگه بخواهیم آبجکت‌های پیچیده‌تر رو سورت کنیم، کافیه کلاستون اینترفیس Comparable رو پیاده‌سازی کنند.

یه نکته جالب اینه که ثابت شده پیچیدگی زمانی سورت‌های مقایسه‌ای نمی‌تونه از $O(n \log n)$ بهتر باشد. یعنی هیچ‌جوری نمی‌تونیں با مقایسه دو به دو، سریع‌تر از این مرتب کنین! مرج سورت به این حد نزدیک می‌شده، ولی بقیه سورت‌های معمون کندترند.

سورت‌های غیرمقایسه‌ای برای حالت‌های خاص طراحی شده‌اند. اگه اطلاعات بیشتری درباره داده‌ها داشته باشیم (مثلًا بدونین اعدادهاتون تو چه بازه‌ای هستن)، می‌تونیم با پیچیدگی بهتر، مثلًا $O(n^0)$ ،

مرتب‌سازی کنین. تو این داکیومنت درباره اینا حرف نمی‌زنیم، ولی اگه کنجکاوین Radix Sort و Counting Sort رو چک کنین.

چه چیزی یاد گرفتیم؟:

- الگوریتم‌ها چیان و چرا تحلیل کاراییشون، به خصوص سرعت، مهمه.
- پیچیدگی زمانی چیه و چطور با نماد O (بیگO) می‌توانیم کارایی الگوریتم‌ها رو بدون وابستگی به سخت‌افزار و زبان برنامه‌نویسی مقایسه کنیم.
- اندازه ورودی تو تحلیل الگوریتم‌ها یعنی چی.
- ویژگی‌های مختلف الگوریتم‌های مرتب‌سازی مثل پایداری(Stable)، مرتب‌سازی درجا(Insertion place)، پیچیدگی فضایی، و تطبیقی(Adaptive) بودن چه معنایی دارن.
- مرتب‌سازی‌های مقایسه‌ای(Comparison Sorts) چیان، چه محدودیت (حد پایین n^0) دارن، و با مرتب‌سازی‌های غیرمقایسه‌ای چه فرقی دارن.
- با چند الگوریتم مرتب‌سازی معروف آشنا شدیم، نحوه کارشون رو فهمیدیم و پیچیدگی زمانیشون رو تحلیل کردیم :

- مرتب‌سازی حبابی(Bubble Sort) با پیچیدگی $O(n^2)$.
- مرتب‌سازی انتخابی(Selection Sort) با پیچیدگی $O(n^2)$.
- مرتب‌سازی درجی(Insertion Sort) با پیچیدگی $O(n^2)$ در حالت کلی، اما $O(n)$ تو بهترین حالت (آرایه مرتب) و کارایی خوب برای داده‌های تقریباً مرتب.
- مرتب‌سازی ادغامی(Merge Sort) با پیچیدگی $O(n \log n)$ که از روش تقسیم و حل استفاده می‌کنه.