```
1 # 이진 검색 작동확인
2 A = Data(size=128)
3 print(A.data)
4 Loc, k = A.binary_search(10)
5 print(Loc, k)

[1, 1, 2, 2, 3, 6, 7, 8, 8, 8, 9, 9, 10, 11, 11, 12, 14, 15, 16, 16, 20, 21, 21, 23, 23, 25, 12 6
```

위 사진과 같이, 객체지향방법으로 구현한 이진검색이 제대로 동작하는 것을 확 인할 수 있다.

(관찰)

```
3 C = [] # n값에 따른 1000개의 문제 p의 평균 데이터 비교 횟수
5 for n in [128, 256, 512]:
    S = Data(size=n)
    c = 0
7
8
    for i in range(1000):
9
10
       x = randrange(1, n+1) # 하나의 문제 pi를 생성
11
       loc, ki = S.binary_search(x) # x를 찾을때까지의 비교 횟수 ki를 계산
12
       c += ki
13
    c = int(c/1000) # 평균 데이터 비교횟수 c
14
15
    C.append(c)
17 print(C) # n=128, n=256, n=512일때의 c값
[5, 6, 7]
```

1000개의 문제 p에 대한 평균 비교횟수 c는

n = 128일 때 5

n = 256일 때 6

n = 512일 때 7이다.

n과 c와의 관계는  $n=2^k$  ( $k \ge 3$  인 자연수) 일 때  $c=2^{k-2}$ 인 것을 관찰할 수 있다. 다만 n의 수가 작을 때는 생성되는 S의 데이터 분포에 따라 오차가 있을 수

## 있다.

```
3 C = [] # n값에 따른 1000개의 문제 p의 평균 데이터 비교 횟수
5 for n in [8, 16, 32, 64, 128, 256, 512, 1024]:
     S = Data(size=n)
     c = 0
8
     for i in range(1000):
9
10
       x = randrange(1, n+1) # 하나의 문제 pi를 생성
11
       loc, ki = S.binary_search(x) # x를 찾을때까지의 비교 횟수 ki를 계산
12
       c += ki
13
     c = int(c/1000) # 평균 데이터 비교횟수 c
14
15
     C.append(c)
16
17 print(C) # n=128, n=256, n=512일때의 c값
[1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8]
```

n이 2^3부터 2^10까지의 실행결과

## A2.

문제 2에서 주어진 데이터를 올바르게 정렬하고, 추가로 필요한 메모리의 크기 (≒2n)까지 계산한 결과.

(공간복잡도가 2n이 되는 merge sort알고리즘을 사용함. py파일 참조)

```
1 # merge_sort 집중2
2
3 data2 = [randrange(1, 101) for i in range(100)]
4 print(data2)
5 ems = merge_sort(data2)
6 print(data2)
7 print([ems])

[97, 97, 34, 23, 66, 2, 29, 96, 22, 52, 51, 97, 88, 41, 3, 32, 57, 71, 49, 46, 90, 79, 2, 82, 76, 45, 93, 60, 37, 85, 93, 95, 67, 94, 1, 25, 71, 30, 69, 73, 10, 19, 54, 36, 49, [1, 2, 2, 2, 2, 3, 4, 5, 5, 7, 7, 9, 10, 12, 16, 16, 18, 19, 20, 22, 23, 23, 24, 25, 28, 29, 29, 30, 30, 31, 32, 34, 36, 37, 37, 41, 43, 43, 43, 43, 45, 46, 46, 47, 47, 48, 202
```

두 번째 merge sort 검증 결과. 랜덤으로 생성한 리스트에 대해서도 비내림차순으로 정렬된 결과를 보여준다.