

Laços encaixados e uma introdução à sua otimização

MC102-2018s1-Aula10-180403

Arthur J. Catto, PhD

ajcatto@g.unicamp.br

05 de abril de 2018

1 Laços encaixados e uma introdução à sua otimização

1.1 Exemplo: *Dada uma sequência arbitrária de inteiros não-negativos, encontrar o par mais próximo*

Ler uma sequência arbitrária S de n inteiros não-negativos e *depois* encontrar $i, 0 \leq i < n$ e $j, 0 \leq j < n, i \neq j$, tais que a distância entre S_i e S_j , isto é, $|S_i - S_j|$, seja mínima.

1.1.1 Desenvolvimento da solução

Em nível mais abstrato, a solução deste problema tem estrutura semelhante à de vários exemplos anteriores:

```
ler a sequência S
encontrar os dois elementos mais próximos em S
exibir a solução
```

Para “ler a sequência S ” temos pelo menos duas saídas já conhecidas:

```
In [2]: n = int(input('Número de elementos? '))
        S = []
        for i in range(n):
            S.append(int(input('Elemento #' + str(i + 1) + '? ')))
        print(S)
```

```
[12, 23, 34, 45, 56]
```

```
In [3]: S = [int(x) for x in input('Sequência de inteiros? ').split()]
        print(S)
```

```
[12, 23, 34, 45, 56]
```

No entanto, em problemas como este, em geral vamos querer trabalhar com sequências mais longas.

Isso inviabiliza a digitação de valores, especialmente quando se lembra que a execução poderá ter que ser repetida diversas vezes enquanto depuramos o algoritmo.

Uma saída mais apropriada é gerar uma sequência de valores pseudo-aleatórios usando o módulo *random*.

```
In [4]: from random import choices
```

```
    n = 10
    S = choices(range(1000000), k=n)
    print(S[:10])
    print(S[-10:])
```

```
[500815, 694131, 372196, 892086, 397934, 4934, 813883, 901277, 767670, 261677]
[500815, 694131, 372196, 892086, 397934, 4934, 813883, 901277, 767670, 261677]
```

Sequências de números pseudo-aleatórios são geradas a partir de uma *semente*. Se usarmos uma mesma *semente* seremos capazes de repetir uma sequência quantas vezes quisermos.

Para gerar uma sequência “imprevisível”, em geral usamos o valor do relógio da máquina como *semente*.

Se salvarmos o valor usado como *semente*, a sequência poderá ser repetida. Por exemplo,...

```
In [5]: import time
        import random
```

```
In [6]: t_inicial = time.time()
        t_inicial
```

```
Out[6]: 1522894266.992621
```

```
In [7]: random.seed(t_inicial)
```

```
    S1 = random.choices(range(1000000), k=10)
    print(S1)
```

```
[683022, 240020, 532725, 677507, 228121, 376049, 469446, 138107, 901865, 869104]
```

```
In [8]: S2 = random.choices(range(1000000), k=10)
        print(S2)
```

```
[66377, 243989, 165177, 620341, 80404, 718506, 632689, 508072, 364610, 835636]
```

```
In [9]: S1 == S2
```

```
Out[9]: False
```

Neste caso, geramos S1 e depois S2, sem “re-semeiar” o gerador de aleatórios. Por causa disso, S1 e S2 são diferentes.

No entanto, quando “re-semeamos” o gerador, obtemos S3 igual a S1.

```
In [10]: random.seed(t_inicial)
```

```
    S3 = random.choices(range(1000000), k=10)
    print(S3)
```

```
[683022, 240020, 532725, 677507, 228121, 376049, 469446, 138107, 901865, 869104]
```

```
In [11]: S1 == S3
```

```
Out[11]: True
```

Com isso, nossa geração de dados fica assim...

```
In [12]: import time
import random
```

```
In [13]: t_inicial = time.time()
```

```
In [14]: random.seed(t_inicial)
```

```
n = 10
S = random.choices(range(1000000), k=n)
```

Uma vez obtida a sequência, vamos procurar o par mais próximo. Para isso temos que comparar todos os pares possíveis, isto é, o problema pede uma solução por enumeração exaustiva. Aproveitando exemplos anteriores, podemos esboçar nossa solução como:

```
for i in range(n):
    for j in range(n):
        se i diferente de j e distância entre S[i] e S[j] menor que a menor já observada:
            salvar i, j, distância entre S[i] e S[j]
```

Vamos representar esse esboço em Python?

```
In [15]: min_dist = 10e10
for i in range(n):
    for j in range(n):
        if i != j and abs(S[i] - S[j]) < min_dist:
            min_i, min_j, min_dist = i, j, abs(S[i] - S[j])
```

Agora só falta exibir o resultado...

```
In [16]: print(f'{n:7} {min_i:6} {S[min_i]:6} {min_j:6} {S[min_j]:6} {min_dist:6}')

10      1 266874      3 282097 15223
```

E se quisermos testar nosso programa com diferentes sequências?

- Podemos, por exemplo, gerar uma longa sequência S e depois extrair dela subsequências a serem estudadas.

```
In [17]: from random import choices
```

```
S = choices(range(100000000), k=10000000)
print(S[:10])
print(S[-10:])
```

```
[87431599, 80651501, 52357837, 77625915, 85708491, 98761912, 88616489, 32882510, 57082936, 97
[37269349, 89051813, 34438878, 71097816, 72041190, 23154799, 11812074, 46524083, 17160639, 36
```

Para poder analisar o desempenho do nosso algoritmo para sequências de diversos tamanhos, vamos medir o tempo gasto usando a função `perf_counter` do módulo `time`.

In [18]: `from time import perf_counter`

```
print(f"{'n':>7} {'demora':>10} {'i':>8} {'S[i]':>8} {'j':>8} {'S[j]':>8} {'di
for n in [10, 100, 1000, 10000]:
    start = perf_counter()
    min_dist = 10e10
    for i in range(n):
        for j in range(n):
            if i != j and abs(S[i] - S[j]) < min_dist:
                min_i, min_j, min_dist = i, j, abs(S[i] - S[j])
    end = perf_counter()
    print(f"{'n':7} {'end - start:10.5f} {'min_i:8} {'S[min_i]:8} {'min_j:8} {'S[min_j:
```

n	demora	i	S[i]	j	S[j]	dist
10	0.00003	0	87431599	6	88616489	1184890
100	0.00245	47	1423628	53	1420597	3031
1000	0.24583	167	21009646	891	21009553	93
10000	25.34181	855	15585938	6203	15585940	2

Você consegue notar algum padrão no tempo gasto pelo algoritmo?

- Sim, quando o tamanho da amostra cresce 10 vezes, o tempo gasto cresce 100!

O que você espera que vá acontecer se tivermos 100.000 elementos para examinar?

- A execução vai demorar cerca de 40 minutos!

Será possível melhorar esse desempenho?

- Como tanto i quanto j assumem valores em `range(n)` estamos calculando não só $|S[i] - S[j]|$ mas também $|S[j] - S[i]|$.
Deve ser possível eliminar o teste redundante. Você consegue fazer isso?

In [21]: `from time import perf_counter`

```
print(f"{'n':>7} {'demora':>10} {'i':>8} {'S[i]':>8} {'j':>8} {'S[j]':>8} {'di
for n in [10, 100, 1000, 10000]:
    start = perf_counter()

    min_dist = 10e10
    for i in range(n):
        for j in range(n):
            if i != j and abs(S[i] - S[j]) < min_dist:
                min_i, min_j, min_dist = i, j, abs(S[i] - S[j])

    end = perf_counter()
    print(f"{'n':7} {'end - start:10.5f} {'min_i:8} {'S[min_i]:8} {'min_j:8} {'S[min_j:
```

n	demora	i	S[i]	j	S[j]	dist
10	0.00005	0	87431599	6	88616489	1184890
100	0.00411	47	1423628	53	1420597	3031
1000	0.28050	167	21009646	891	21009553	93
10000	27.01262	855	15585938	6203	15585940	2

Solução

In [20]: `from time import perf_counter`

```
print(f'{'n':>7} {'demora':>10} {'i':>8} {'S[i]':>8} {'j':>8} {'S[j]':>8} {'di

for n in [10, 100, 1000, 10000]:
    start = perf_counter()

    min_dist = 10e10
    for i in range(n):
        for j in range(i + 1, n):
            if i != j and abs(S[i] - S[j]) < min_dist:
                min_i, min_j, min_dist = i, j, abs(S[i] - S[j])

    end = perf_counter()
    print(f'{'n':7} {'end - start:10.5f} {'min_i:8} {'S[min_i]:8} {'min_j:8} {'S[min_j
```

n	demora	i	S[i]	j	S[j]	dist
10	0.00002	0	87431599	6	88616489	1184890
100	0.00150	47	1423628	53	1420597	3031
1000	0.14854	167	21009646	891	21009553	93
10000	12.94000	855	15585938	6203	15585940	2

Melhorou, mas, mesmo assim, quando o tamanho da amostra cresce 10 vezes, o tempo gasto continua crescendo 100.

De uma maneira mais formal, dizemos que a complexidade desse algoritmo é da ordem de n^2 e representamos essa relação como $\mathcal{O}(n^2)$.

Esse comportamento pode inviabilizar o uso desta solução para grandes amostras.

Você consegue identificar onde está essa demora e por que isso acontece?

- O problema é que temos dois *loops* aninhados percorrendo a amostra. Para cada valor do *loop* externo, o *loop* interno faz uma varredura completa, isto é, examina da ordem de n valores. O *loop* externo também examina n valores. Portanto, para uma amostra de tamanho n , os dois *loops* combinados realizam da ordem de n^2 operações, o que explica o comportamento do algoritmo.

Não importa o que a gente faça, se continuarmos com dois *loops* aninhados como esses, o tempo gasto na solução será da ordem de n^2 .

Para alterar esse comportamento, temos que mudar a nossa abordagem.

Você consegue pensar em algum caso particular no qual a solução do problema seria mais rápida?

- Por exemplo, se a lista estivesse ordenada, isso nos ajudaria?
Sim, porque aí o par mais próximo seria sempre composto por dois elementos adjacentes.

- E daí?

Daí, nós poderíamos dispensar o *loop* interno.

Como a lista pode não estar ordenada, vamos ordená-la usando uma função disponível em Python.

Um bom algoritmo de ordenação de listas tem complexidade $\mathcal{O}(n \cdot \log_2 n)$, o que é muito melhor do que $\mathcal{O}(n^2)$.

Você consegue incorporar essas alterações à nossa solução?

In [22]: `from time import perf_counter`

```
print(f'{'n':>7} {'tempo':>10} {'i':>6} {'S[i]':>6} {'j':>6} {'S[j]':>6} {'dis'
for n in [10, 100, 1000, 10000]:
    start = perf_counter()
    min_dist = 10e10
    for i in range(n):
        for j in range(i + 1, n):
            if i != j and abs(S[i] - S[j]) < min_dist:
                min_i, min_j, min_dist = i, j, abs(S[i] - S[j])
    end = perf_counter()
    print(f'{'n':7} {'end - start':10.5f} {'min_i':6} {'S[min_i]:6} {'min_j':6} {'S[min_j]':6})
```

n	tempo	i	S[i]	j	S[j]	dist
10	0.00004	0	87431599	6	88616489	1184890
100	0.00216	47	1423628	53	1420597	3031
1000	0.15759	167	21009646	891	21009553	93
10000	13.16114	855	15585938	6203	15585940	2

1.1.2 Solução

In [23]: `from time import perf_counter`

```
print(f'{'n':>8} {'tempo':>10} {'i':>8} {'S[i]':>8} {'j':>8} {'S[j]':>8} {'dis'
for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000, 1000000, 10000000]:
    start = perf_counter()
    Sord = sorted(S[:n])
    min_dist = 10e10
    for i in range(n - 1):
        if abs(Sord[i] - Sord[i + 1]) < min_dist:
            min_i, min_dist = i, abs(Sord[i] - Sord[i + 1])
    end = perf_counter()
    print(f'{'n':8} {'end - start':10.5f} {'min_i':8} {'Sord[min_i]:8} {'min_i + 1:8} {'Sord[min_i + 1]:8})
```

n	tempo	i	S[i]	j	S[j]	dist
10	0.00001	6	87431599	7	88616489	1184890
100	0.00004	1	1420597	2	1423628	3031
1000	0.00046	226	21009553	227	21009646	93
10000	0.00539	1565	15585938	1566	15585940	2
100000	0.07483	2767	2713006	2768	2713006	0
1000000	1.00394	93	10888	94	10888	0
10000000	15.02493	28	258	29	258	0

Nosso algoritmo agora tem um bom desempenho, mesmo para grandes valores de n .

1.2 Exemplo: Gerar todos os números primos menores que um valor dado

Ler um inteiro n e criar uma lista P com todos os números primos menores do que n .

1.2.1 Desenvolvimento da solução

Este problema também pode ser resolvido por *enumeração exaustiva*. Vamos tentar?

```
In [ ]: # ler n
```

```
In [ ]: P = []
        for k in range(2, n):
            # verificar se k é primo
            # se k é primo: adicionar k à lista P
```

```
In [ ]: print(P)
```

Feito o primeiro esboço, podemos começar a detalhá-lo...

```
In [24]: # ler n
         n = int(input('Primos até quanto? '))
```

```
In [25]: P = []
         for k in range(2, n):
             # testar se k é primo
             k_eh_primo = True
             d = 2
             while k_eh_primo and d < k:
                 if k % d == 0:
                     k_eh_primo = False
                 else:
                     d += 1
             # se k é primo: adicionar k à lista primos
             if k_eh_primo:
                 P += [k]
```

```
In [26]: print(P)
```

```
[2, 3, 5, 7, 11, 13, 17, 19, 23, 29, 31, 37, 41, 43, 47]
```

Lembrando do exemplo anterior...

Será que esse algoritmo funciona bem para qualquer tamanho de amostra?

Você consegue antecipar uma resposta antes de testá-lo?

Por que?

```
In [27]: from time import perf_counter
```

```
print(f"{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'P[:4]':12} {'P[-4:]':12}")
```

```
for n in [10, 100, 1000, 10000]:
    start = perf_counter()
```

```

P = []
for k in range(2, n):
    # testar se k é primo
    k_eh_primo = True
    d = 2
    while k_eh_primo and d < k:
        if k % d == 0:
            k_eh_primo = False
        else:
            d += 1

    # se k é primo: adicionar k à lista primos
    if k_eh_primo:
        P += [k]

end = perf_counter()

print(f'{n:8} {end - start:10.5f} {len(P):8} {P[:4]} {P[-4:]}')

```

n	demora	#primos	P[:4]	P[-4:]
10	0.00001	4	[2, 3, 5, 7]	[2, 3, 5, 7]
100	0.00024	25	[2, 3, 5, 7]	[79, 83, 89, 97]
1000	0.01881	168	[2, 3, 5, 7]	[977, 983, 991, 997]
10000	0.91895	1229	[2, 3, 5, 7]	[9941, 9949, 9967, 9973]

Com os dois *loops* aninhados, o tempo gasto por este algoritmo para examinar n candida-
tos é da ordem de n^2 , o que o torna impraticável para grandes valores de n .

Podemos melhorar esse desempenho, se nos lembrarmos de que:

- O único primo par é 2 e, portanto, podemos examinar apenas candidatos ímpares.
- Como os candidatos serão ímpares, não faz sentido tentar dividi-los por números pares, o que também reduz o número de divisores à metade.

Vamos incorporar essas alterações ao nosso algoritmo.

```

In [28]: from time import perf_counter

print(f'{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'P[:4]':12} {'P[-4:]':12}")

for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000]:

    start = perf_counter()

    P = [2]
    for k in range(3, n, 2):
        # testar se k é primo
        k_eh_primo = True
        d = 3
        while k_eh_primo and d < k:
            if k % d == 0:

```



```

        k_eh_primo = False
    else:
        d += 2

    # se k é primo: adicionar k à lista primos
    if k_eh_primo:
        P += [k]

end = perf_counter()

print(f'{n:8} {end - start:10.5f} {len(P):8} {P[:4]} {P[-4:]}')

```

n	demora	#primos	P[:4]	P[-4:]
10	0.00002	4	[2, 3, 5, 7]	[2, 3, 5, 7]
100	0.00013	25	[2, 3, 5, 7]	[79, 83, 89, 97]
1000	0.00790	168	[2, 3, 5, 7]	[977, 983, 991, 997]
10000	0.47398	1229	[2, 3, 5, 7]	[9941, 9949, 9967, 9973]
100000	35.98243	9592	[2, 3, 5, 7]	[99961, 99971, 99989, 99991]

O desempenho melhorou, mas mudou a sua relação com n ?
 Não, sua complexidade continua sendo $\mathcal{O}(n^2)$.

Por que será?

Você consegue pensar em alguma melhoria simples?

Você está satisfeito com os limites dos *loops*?

- Não parece ser possível alterar o *loop* externo.
 - Mas é possível limitar a range do *loop* interno a \sqrt{n} .
- Por que?

In [29]: `from time import perf_counter`

```

print(f'{n:>8} {demora:>10} {len(P):>8} {P[:4]} {P[-4:]}')

for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000, 1000000]:

    start = perf_counter()

    P = [2]
    for k in range(3, n, 2):
        # testar se k é primo
        k_eh_primo = True
        while k_eh_primo and d <= int(k**0.5):
            if k % d == 0:
                k_eh_primo = False
            else:
                d += 2

        # se k for primo, adicionar k à lista primos
        if k_eh_primo:
            P += [k]

```

```

end = perf_counter()

print(f'{n:8} {end - start:10.5f} {len(P):8} {P[:4]} {P[-4:]}\n')

```

n	demora	#primos	P[:4]	P[-4:]
10	0.00011	4	[2, 3, 5, 7]	[2, 3, 5, 7]
100	0.00004	46	[2, 3, 5, 7]	[93, 95, 97, 99]
1000	0.00031	489	[2, 3, 5, 7]	[993, 995, 997, 999]
10000	0.00279	4966	[2, 3, 5, 7]	[9993, 9995, 9997, 9999]
100000	0.03011	49892	[2, 3, 5, 7]	[99993, 99995, 99997, 99999]
1000000	0.21948	499658	[2, 3, 5, 7]	[999993, 999995, 999997, 999999]

O desempenho já melhorou bastante e talvez seja suficiente para um grande número de aplicações.

Mas, e se quiséssemos algo mais rápido?

Podemos tentar outra abordagem. Por exemplo, a estratégia do *crivo de Eratóstenes*:

1. Criamos uma lista com todos os candidatos possíveis.
2. Percorremos a lista da esquerda para a direita e, para cada candidato ainda não riscado, riscamos todos os seus múltiplos.
3. Ao chegar ao final, todos os candidatos não riscados serão primos.

Para representar o *crivo* e os candidatos *riscados* ou não, vamos usar uma lista de *bools*.

- `crivo[i] = True` representará *i não está riscado*
- `crivo[i] = False` representará *i está riscado*

Inicialmente, todos os itens do *crivo* serão True e esse valor será convertido para False se (e quando) o item for riscado.

Vamos ver como fica...

```

In [30]: from time import perf_counter

print(f'{n:>8} {demora:>10} {len(P):>8} {P[:4]:12} {P[-4:]}\n')

for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000, 1000000]:

    start = perf_counter()

    crivo = [True] * n
    for k in range(3, int(n**0.5) + 1, 2):
        if crivo[k]:
            for i in range(k*k, n, 2*k):
                crivo[i] = False

    P = [2]
    for i in range(3, n, 2):
        if crivo[i]:
            P += [i]

    end = perf_counter()

    print(f'{n:8} {end - start:10.5f} {len(P):8} {P[:4]} {P[-4:]}\n')

```

n	demora	#primos	P[:4]	P[-4:]
10	0.02260	4	[2, 3, 5, 7]	[2, 3, 5, 7]
100	0.00002	25	[2, 3, 5, 7]	[79, 83, 89, 97]
1000	0.00016	168	[2, 3, 5, 7]	[977, 983, 991, 997]
10000	0.00105	1229	[2, 3, 5, 7]	[9941, 9949, 9967, 9973]
100000	0.01105	9592	[2, 3, 5, 7]	[99961, 99971, 99989, 99991]
1000000	0.12093	78498	[2, 3, 5, 7]	[999959, 999961, 999979, 999983]

É possível transformar a iteração das linhas 15-18 em uma *list comprehension*:

```
In [31]: from time import perf_counter
```

```
print(f"{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'P[:4]':12} {'P[-4:]'}")
```

```
for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000, 1000000]:
```

```
    start = perf_counter()
```

```
    crivo = [True] * n
```

```
    for k in range(3, int(n**0.5) + 1, 2):
```

```
        if crivo[k]:
```

```
            for i in range(k*k, n, 2*k):
```

```
                crivo[i] = False
```

```
    P = [2] + [i for i in range(3, n, 2) if crivo[i]]
```

```
    end = perf_counter()
```

```
    print(f"{'n':8} {'end - start':10.5f} {'len(P)':8} {'P[:4]'} {'P[-4:]'}")
```

n	demora	#primos	P[:4]	P[-4:]
10	0.00234	4	[2, 3, 5, 7]	[2, 3, 5, 7]
100	0.00002	25	[2, 3, 5, 7]	[79, 83, 89, 97]
1000	0.00009	168	[2, 3, 5, 7]	[977, 983, 991, 997]
10000	0.00090	1229	[2, 3, 5, 7]	[9941, 9949, 9967, 9973]
100000	0.01182	9592	[2, 3, 5, 7]	[99961, 99971, 99989, 99991]
1000000	0.12185	78498	[2, 3, 5, 7]	[999959, 999961, 999979, 999983]

Finalmente, podemos acelerar nosso algoritmo ainda mais substituindo o *loop* das linhas 12-13 por outra *list comprehension*...

- Os elementos selecionados pela range da linha 11 são `crivo[k*k]`, `crivo[k*k + 2*k]`, ...
- Numa faixa `[esq...dir)` há `(dir - 1 - esq) // larg` intervalos de largura `larg`.
 - Por exemplo, veja a figura abaixo, supondo `esq = 1`, `dir = 10` e `larg = 1, 2, ... 5`

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	
										$\frac{9-1}{1}=8$
										$\frac{9-1}{2}=4$
										$\frac{9-1}{3}=2$
										$\frac{9-1}{4}=2$
										$\frac{9-1}{5}=1$

- Adaptando para o nosso caso e incluindo o elemento inicial, ao todo serão afetados $(n - 1 - k*k) // (2*k) + 1$ elementos, cujos valores devem passar para False.

Depois de implementar essa alteração, chegamos à nossa versão definitiva.

1.2.2 Solução

```
In [32]: from time import perf_counter
```

```
print(f'{"n":>8} {"demora":>10} {"#primos":>8} {"P[:4]":12} {"P[-4:]":12}')"
```

```
for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000, 1000000]:
```

```
    start = perf_counter()
```

```
    crivo = [True] * n
```

```
    for k in range(3, int(n**0.5) + 1, 2):
```

```
        if crivo[k]:
```

```
            crivo[k*k::2*k] = [False] * ((n - 1 - k * k) // (2 * k) + 1)
```

```
    P = [2] + [i for i in range(3, n, 2) if crivo[i]]
```

```
    end = perf_counter()
```

```
    print(f'{"n":8} {"end - start":10.5f} {"len(P)":8} {"P[:4]} {"P[-4:]}"')
```

n	demora	#primos	P[:4]	P[-4:]
10	0.00194	4	[2, 3, 5, 7]	[2, 3, 5, 7]
100	0.00001	25	[2, 3, 5, 7]	[79, 83, 89, 97]
1000	0.00006	168	[2, 3, 5, 7]	[977, 983, 991, 997]
10000	0.00034	1229	[2, 3, 5, 7]	[9941, 9949, 9967, 9973]
100000	0.00377	9592	[2, 3, 5, 7]	[99961, 99971, 99989, 99991]
1000000	0.04960	78498	[2, 3, 5, 7]	[999959, 999961, 999979, 999983]

E, agora, nosso algoritmo tem desempenho de gente grande...