

# Laços encaixados e uma introdução à sua otimização

MC102-2018s1-Aula10-180403

Arthur J. Catto, PhD

ajcatto@g.unicamp.br

03 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, 34, 65, 22, 76, 35, 98, 47, 18, 56]
```

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

```
[12, 34, 65, 22, 76, 35, 98, 47, 18, 56]
```

Em problemas como esse, 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 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:])
```

```
[767017, 132838, 862093, 573006, 766676, 6976, 45506, 954672, 504030, 638343]
[767017, 132838, 862093, 573006, 766676, 6976, 45506, 954672, 504030, 638343]
```

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 [5]: 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 [6]: print(f'{n:7}  {min_i:6}  {S[min_i]:6}  {min_j:6}  {S[min_j]:6}  {min_dist:6}')

10      0  767017      4  766676      341
```

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 [7]: from random import choices
```

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

```
[56894249, 3073965, 72567090, 10370402, 67991005, 21109721, 55403145, 89433917, 36267768, 617
[50007272, 28857364, 24879461, 13915948, 8666166, 83157594, 22510722, 74591083, 68654306, 618
```

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

```
In [8]: from time import perf_counter
```

```
print(f"{'n':>7} {'demora':>10} {'i':>8} {'S[i]':>8} {'j':>8} {'S[j]':>8} {'dis'
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      0.00004      0  56894249      6  55403145  1491104
100      0.00329     27  89091352     59  89102102   10750
1000      0.27427    270  81486488    663  81486244     244
10000     27.22575    638  44352442   4730  44352442      0
```

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 [ ]: from time import perf_counter
```

```
print(f"{'n':>7} {'demora':>10} {'i':>8} {'S[i]':>8} {'j':>8} {'S[j]':>8} {'dis'
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      0.00004      0  56894249      6  55403145  1491104
100      0.00329     27  89091352     59  89102102   10750
1000      0.27427    270  81486488    663  81486244     244
10000     27.22575    638  44352442   4730  44352442      0
```

## Solução

```
In [9]: from time import perf_counter
```

```
print(f"{'n':>7} {'demora':>10} {'i':>8} {'S[i]':>8} {'j':>8} {'S[j]':>8} {'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:8} {S[min_i]:8} {min_j:8} {S[min_j]:8}')

```

n	demora	i	S[i]	j	S[j]	dist
10	0.00003	0	56894249	6	55403145	1491104
100	0.00201	27	89091352	59	89102102	10750
1000	0.14664	270	81486488	663	81486244	244
10000	13.54334	638	44352442	4730	44352442	0

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 [11]: 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
```

n	tempo	i	S[i]	j	S[j]	dist
10	0.00002	0	56894249	6	55403145	1491104
100	0.00148	27	89091352	59	89102102	10750
1000	0.14082	270	81486488	663	81486244	244
10000	12.12684	638	44352442	4730	44352442	0

### 1.1.2 Solução

```
In [13]: 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} {'
```

n	tempo	i	S[i]	j	S[j]	dist
10	0.00001	5	55403145	6	56894249	1491104
100	0.00006	86	89091352	87	89102102	10750
1000	0.00045	831	81486244	832	81486488	244
10000	0.00531	4495	44352442	4496	44352442	0
100000	0.07917	648	705434	649	705434	0
1000000	0.94604	443	45255	444	45255	0
10000000	15.12531	14	100	15	100	0

Nosso algoritmo agora passa a ter 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 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 [ ]: primos = []
        for k in range(2, n):
            # verificar se k é primo
            # se k é primo: adicionar k à lista de primos
```

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

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

```
In [14]: # ler n
         n = int(input('Primos até quanto? '))
```

```
In [15]: primos = []
         for k in range(2, n):
             # testar se k é primo
             k_eh_primo = True
             for d in range(2, k):
                 if k % d == 0:
                     k_eh_primo = False
             # se k é primo: adicionar k à lista primos
             if k_eh_primo:
                 primos += [k]
```

```
In [16]: print(primos)
```

```
[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 [35]: from time import perf_counter
```

```
print(f"{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'primos[:6] + primos[-6:]}")
```

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

```
    primos = []
    for k in range(2, n):
        # testar se k é primo
        k_eh_primo = True
        for d in range(2, k):
```

```

        if k % d == 0:
            k_eh_primo = False
        # se k é primo: adicionar k à lista primos
        if k_eh_primo:
            primos += [k]

end = perf_counter()

print(f'{n:8} {end - start:10.5f} {len(primos):8} {primos[:6]} {primos[-6:]})

n      demora    #primos  primos[:6] + primos[-6:]
10     0.00003      4  [2, 3, 5, 7]  [2, 3, 5, 7]
100    0.00049     25  [2, 3, 5, 7, 11, 13]  [71, 73, 79, 83, 89, 97]
1000   0.05424    168  [2, 3, 5, 7, 11, 13]  [967, 971, 977, 983, 991, 997]
10000  4.50629   1229  [2, 3, 5, 7, 11, 13]  [9929, 9931, 9941, 9949, 9967, 9973]

```

Com os dois *loops* aninhados, o tempo gasto por este algoritmo para examinar  $n$  candidatos 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.
- O loop interno pode ser interrompido assim que concluirmos que  $k$  não é primo,

Vamos incorporar essas alterações ao nosso algoritmo.

```

In [34]: from time import perf_counter

print(f'{n:>8} {demora:>10} {len(primos):>8} {primos[:6] + primos[-6:]})

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

    start = perf_counter()

    primos = [2]
    for k in range(3, n, 2):
        # testar se k é primo
        k_eh_primo = True
        for d in range(3, k, 2):
            if k % d == 0:
                k_eh_primo = False
                break
        # se k é primo: adicionar k à lista primos
        if k_eh_primo:
            primos += [k]
    end = perf_counter()

    print(f'{n:8} {end - start:10.5f} {len(primos):8} {primos[:6]} {primos[-6:]})

```

n	demora	#primos	primos[:6] + primos[-6:]	
10	0.00093	4	[2, 3, 5, 7]	[2, 3, 5, 7]
100	0.00008	25	[2, 3, 5, 7, 11, 13]	[71, 73, 79, 83, 89, 97]
1000	0.00426	168	[2, 3, 5, 7, 11, 13]	[967, 971, 977, 983, 991, 997]
10000	0.27773	1229	[2, 3, 5, 7, 11, 13]	[9929, 9931, 9941, 9949, 9967, 9973]

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 [33]: from time import perf_counter
```

```
print(f"{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'primos[:6] + primos[-6:]}'")

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

    start = perf_counter()

    primos = [2]
    for k in range(3, n, 2):
        # testar se k é primo
        k_eh_primo = True
        for d in range(3, int(k**0.5) + 1, 2):
            if k % d == 0:
                k_eh_primo = False
                break
        # se k for primo, adicionar k à lista primos
        if k_eh_primo:
            primos.append(k)
    end = perf_counter()

    print(f"{'n':8} {'end - start':10.5f} {'len(primos):8} {'primos[:6]} {'primos[-6:]}'")
```

n	demora	#primos	primos[:6] + primos[-6:]	
10	0.00014	4	[2, 3, 5, 7]	[2, 3, 5, 7]
100	0.00009	25	[2, 3, 5, 7, 11, 13]	[71, 73, 79, 83, 89, 97]
1000	0.00063	168	[2, 3, 5, 7, 11, 13]	[967, 971, 977, 983, 991, 997]
10000	0.01023	1229	[2, 3, 5, 7, 11, 13]	[9929, 9931, 9941, 9949, 9967, 9973]
100000	0.14949	9592	[2, 3, 5, 7, 11, 13]	[99923, 99929, 99961, 99971, 99989, 99997]
1000000	3.04629	78498	[2, 3, 5, 7, 11, 13]	[999931, 999953, 999959, 999961, 999979, 999983]

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, criar uma lista de *não primos* e, a partir dela, derivar uma lista de *primos*.

Para criar a lista de *não primos*, para cada candidato  $k$  vamos colocar na lista todos os seus múltiplos ímpares.

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

```
print(f'{{n':>8}}  {{demora':>10}}  {{#primos':>8}}  {{'primos[:6] + primos[-6:]'}}
```

```
for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000]:
    raiz_n = int(n**0.5)

    start = perf_counter()
    nao_primos = []

    for k in range(3, raiz_n + 1, 2):
        for ik in range(3*k, n, 2*k):
            nao_primos += [ik]

    primos = [2]
    for p in range(3, n, 2):
        if p not in nao_primos:
            primos += [p]
    end = perf_counter()

    print(f'{{n:8}}  {{end - start:10.5f}}  {{len(primos):8}}  {{primos[:6]}}  {{primos[-6:]}}')

n      demora    #primos  primos[:6] + primos[-6:]
10     0.00134      4  [2, 3, 5, 7]  [2, 3, 5, 7]
100    0.00003     25  [2, 3, 5, 7, 11, 13]  [71, 73, 79, 83, 89, 97]
1000   0.00229    168  [2, 3, 5, 7, 11, 13]  [967, 971, 977, 983, 991, 997]
10000  0.22776   1229  [2, 3, 5, 7, 11, 13]  [9929, 9931, 9941, 9949, 9967, 9973]
100000 23.76659  9592  [2, 3, 5, 7, 11, 13]  [99923, 99929, 99961, 99971, 99989, 99997]
```

O desempenho piorou bastante... o que terá acontecido?

- Você consegue ver quantos *loops* **explícitos** e **implícitos** existem agora na nossa solução? Será possível melhorar isso?
- Examine as *ranges* dos *loops*? Há algo estranho? Algo que possa ser melhorado?

Vamos exibir também o número de elementos na lista de *não primos*.  
Veja se isso ajuda...

```

In [31]: from time import perf_counter

print(f'{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'primos[:6] + primos[-6:]}'")

for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000]:
    raiz_n = int(n**0.5)

    start = perf_counter()
    nao_primos = []

    for k in range(3, raiz_n + 1, 2):
        for ik in range(3*k, n, 2*k):
            nao_primos.append(ik)

    primos = [2]
    for p in range(3, n, 2):
        if p not in nao_primos:
            primos.append(p)
    end = perf_counter()

    print(f'{'n':8} {'end - start':10.5f} {'len(primos)':8} {'primos[:6]} {'primos[-6:]}'")

```

n	demora	#primos	primos[:6] + primos[-6:]
10	0.00140	4	[2, 3, 5, 7] [2, 3, 5, 7]
100	0.00006	25	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [71, 73, 79, 83, 89, 97]
1000	0.00261	168	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [967, 971, 977, 983, 991, 997]
10000	0.22105	1229	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [9929, 9931, 9941, 9949, 9967, 9973]
100000	23.65300	9592	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [99923, 99929, 99961, 99971, 99989, 99997]

Você vê algo estranho?

Observe o comprimento da lista de *não primos*.

Faz sentido? O que terá causado isso?

Veja o que fazemos nos *loops* das linhas 10 e 11.

Para cada  $k$  na faixa  $[3, 5, \dots, \sqrt{n}]$  colocamos todos os seus múltiplos na lista de *não primos*.

Pense no que acontece para  $k = 3, 5$  e  $7$ .

Agora pense no que acontece para  $k = 9$ .

Nós vamos acrescentar à lista todos os múltiplos de 9. Mas eles já estão lá porque todos são múltiplos de 3.

Nossa lista de *não primos* cresce desnecessariamente. E isso vai nos prejudicar severamente quando formos usá-la para buscar  $p$  na linha 16.

Veja o que acontece quando trocamos *listas* por *conjuntos* nesse mesmo algoritmo.

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

print(f'{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'primos[:6] + primos[-6:]}'")

for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000, 1000000]:
    raiz_n = int(n**0.5)

    start = perf_counter()
    nao_primos = set()

    for k in range(3, raiz_n + 1, 2):
        for ik in range(3*k, n, 2*k):
            nao_primos.add(ik)

    primos = [2]
    for p in range(3, n, 2):
        if p not in nao_primos:
            primos.append(p)
    end = perf_counter()

    print(f'{'n':8} {'end - start:10.5f} {'len(primos):8} {'primos[:6]} {'primos[-6:]}'")
```

n	demora	#primos	primos[:6] + primos[-6:]
10	0.01075	4	[2, 3, 5, 7] [2, 3, 5, 7]
100	0.00005	25	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [71, 73, 79, 83, 89, 97]
1000	0.00065	168	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [967, 971, 977, 983, 991, 997]
10000	0.00723	1229	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [9929, 9931, 9941, 9949, 9967, 9973]
100000	0.09169	9592	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [99923, 99929, 99961, 99971, 99989, 99997]
1000000	1.04663	78498	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [999931, 999953, 999959, 999961, 999979]

Além de ser menor, a representação de `nao_primos` como *conjunto* ao invés de *lista* leva uma grande vantagem na hora dos testes de pertinência na linha 16.

A desvantagem da *lista* pode ser revertida se adotarmos 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, eliminamos todos os seus múltiplos.
3. Ao chegar ao final, todos os candidatos remanescentes serão primos.

Para evitar o custo da *eliminação* dos múltiplos, vamos apenas marcá-los como *não primos*. Para isso criamos uma lista cujos elementos são todos `True` e convertemos esse valor para `False` quando o elemento é eliminado.

Vamos ver como fica...

```
In [26]: from time import perf_counter
```

```
print(f'{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'primos[:6] + primos[-6:]}'")
for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000, 1000000]:
    raiz_n = int(n**0.5)

    start = perf_counter()
    crivo = [True] * n
    for k in range(3, raiz_n + 1, 2):
        if crivo[k]:
            for i in range(k*k, n, 2*k):
                crivo[i] = False
    primos = [2] + [i for i in range(3, n, 2) if crivo[i]]
    end = perf_counter()

    print(f'{'n':8} {'end - start':10.5f} {'len(primos)':8} {'primos[:6]} {'primos[-6:]})
```

n	demora	#primos	primos[:6] + primos[-6:]
10	0.00347	4	[2, 3, 5, 7] [2, 3, 5, 7]
100	0.00002	25	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [71, 73, 79, 83, 89, 97]
1000	0.00009	168	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [967, 971, 977, 983, 991, 997]
10000	0.00093	1229	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [9929, 9931, 9941, 9949, 9967, 9973]
100000	0.01309	9592	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [99923, 99929, 99961, 99971, 99989, 99997]
1000000	0.12817	78498	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [999931, 999953, 999959, 999961, 999979, 999983]

Finalmente, podemos acelerar nosso algoritmo ainda mais substituindo o *loop* das linhas 11-12 por uma *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  $larg = 1, 2, \dots, 5$

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 [24]: `from time import perf_counter`

```
print(f"{'n':>8} {'demora':>10} {'#primos':>8} {'primos[:6] + primos[-6:]'}")
for n in [10, 100, 1000, 10000, 100000, 1000000]:
    raiz_n = int(n**0.5)

    start = perf_counter()
    crivo = [True] * n
    for k in range(3, raiz_n + 1, 2):
        if crivo[k]:
            crivo[k*k::2*k] = [False] * ((n - 1 - k * k) // (2 * k) + 1)
    primos = [2] + [i for i in range(3, n, 2) if crivo[i]]
    # primos = [2] + [i for (i, eh_primo) in enumerate(crivo) if eh_primo]
    end = perf_counter()

    print(f"{'n':8} {'end - start':10.5f} {'len(primos):8} {'primos[:6]} {'primos[-6:]}'")
```

n	demora	#primos	primos[:6] + primos[-6:]
10	0.00254	4	[2, 3, 5, 7] [2, 3, 5, 7]
100	0.00002	25	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [71, 73, 79, 83, 89, 97]
1000	0.00006	168	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [967, 971, 977, 983, 991, 997]
10000	0.00043	1229	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [9929, 9931, 9941, 9949, 9967, 9973]
100000	0.00456	9592	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [99923, 99929, 99961, 99971, 99989, 99997]
1000000	0.05430	78498	[2, 3, 5, 7, 11, 13] [999931, 999953, 999959, 999961, 999979]

Agora nosso algoritmo tem desempenho de gente grande...