# Ferramenta IPMT

Jamerson Lima - jfpl@cin.ufpe.br Márcio Barbosa - mbof@cin.ufpe.br

# 1 Implementação

### 1.1 Visão Geral

A interface da nossa ferramenta possui os requisitos mínimos exigidos na especificação do projeto e admite as seguintes configurações pela linha de comando:

#### 1. Modo index:

- --indextype: O índice a ser criado. Admite as opções suffixtree (padrão), suffixtree2 e suffixarray.
- --compression: O algoritmo de compressão a ser utilizado. Admite as opções lz77, lz78, lzw (padrão) e none.
- --wb: O tamanho da janela de *buffer* para o algoritmo LZ77. O valor padrão é 1024.
- --wl: O tamanho da janela de *lookahead* para o algoritmo LZ77. O valor padrão é 16.
- --level: O nível de compressão utilizado pelos algoritmos LZ78 e LZW. Admite os valores 0, 1 (padrão) e 2.
- --dotfile: Um arquivo no qual serão salvos os estágios intermediários da árvore de sufixos durante sua construção. As árvores serão salvas no formato  $dot^1$ .

#### 2. Modo search:

- -p, --pattern: Um arquivo de padrões, um padrão em cada linha.
- -c, --count: Exibe apenas a quantidade de ocorrências encontradas, ao invés das linhas com as ocorrências.

#### 3. Geral:

• -h, --help: Exibe a ajuda da ferramenta.

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>https://en.wikipedia.org/wiki/DOT\_(graph\_description\_language).

# 1.2 Detalhes de Implementação Relevantes

### 1.2.1 Árvore de Sufixos

Uma decisão importante em relação à construção da árvore de sufixos é a maneira pela qual ela é representada. Escolhemos representá-la como uma árvore binária. Cada um de seus vértices possui um ponteiro para o primeiro de seus filhos e outro para seu irmão na árvore "original".

A árvore como um todo é armazenada em um vetor de vértices. Dessa forma, podemos referenciar um vértice através de sua posição neste vetor. Isso facilita bastante a serialização da estrutura no momento de armazená-la em disco. Isso significa, em particular, que evitamos o uso de ponteiro "tradicionais" de C++.

Para salvar um pouco de memória, compartilhamos, através do uso de um  $union^2$ , a memória utilizada por dois campos de cada nó da árvore: o campo que guarda o suffix link (sl) e o que armazena a quantidade de folhas em determinada subárvore (leaves). Isso é possível porque sl só é usado durante a construção da árvore e leaves apenas durante a fase de consultas.

A maneira mais direta de serializar a árvore para salvá-la em um arquivo é salvar todos os seus campos. No entanto, essa abordagem é ineficiente porque a árvore de sufixos cresce bastante, gerando arquivos muito grandes e aumentando o custo de compressão e descompressão. Para contornar essa dificuldade decidimos sacrificar um pouco de processamento para que não fosse necessário salvar todos os campos da árvore de sufixos. Mais especificamente, salvamos em disco apenas o rótulo da aresta incidente a cada nó. Lembramos que esse rótulo é representado por um par de inteiros. A grande vantagem dessa abordagem é que os inteiros que precisamos salvar no arquivo são todos  $\leq n$ , em que n é o tamanho do texto. Com isso, cada um deles exige  $\log(n)$  bits para ser armazenado.

Naturalmente precisamos serializar a árvore de modo a conseguir remontá-la posteriormente de maneira não ambígua. Para isso utilizamos uma estratégia baseada em uma busca em largura. Toda vez que um vértice *entra* na fila de busca ele é salvo, ou seja, o par representando a aresta incidente a ele é armazenado. Toda vez que um vértice *deixa* a fila, seus filhos são adicionados na fila e, portanto, salvos.

Indicamos o final da lista de adjacência de um vértice com um bit 1. Ou seja, toda vez que um vértice deixa a fila de busca, seus filhos são armazenados seguidos de um bit 1. Como consequência, quando um vértice entra na fila temos também que precedê-lo de um bit 0. Com isso a reconstrução da árvore fica fácil. Toda vez que lermos um 0 no arquivo, sabemos que devemos ler um vértice e colocá-lo na fila. Seu pai na árvore será o vértice na cabeça da fila. Toda vez que lermos um 1 no arquivo sabemos que a lista de adjacência do vértice na cabeça da fila acabou e que, portanto, ele deve ser removido.

Após a leitura do arquivo de índice, mas ainda durante a reconstrução da árvore, precisamos calcular o campo *leaves* de cada nó. Esse campo indica quantas folhas existem na subárvore enraizada em um determinado nó. O campo

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>https://en.wikipedia.org/wiki/Union\_type

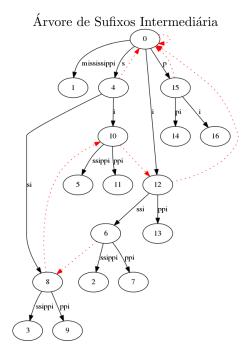


Figura 1: Árvore gerada após a penúltima etapa na construção da árvore referente à cadeia mississippi#. As setas vermelhas tracejadas são os suffix links.

leaves de um nó é definido como a soma dos campos leaves de seus filhos ou 1 caso o nó seja uma folha. Note que precisamos apenas varrer os vértices da árvore começando no último vértice do vetor e indo até o primeiro (a raiz). Isso funciona porque a árvore é armazenada em uma ordem topológica adequada. Ou seja, todos os filhos de um determinado nó estão em uma posição de índice superior no vetor de vértices (ou seja, à sua "direita").

### 1.2.2 Árvores Intermediárias

Nossa ferramenta possibilita que as árvores intermediárias formadas durante o processo de construção da árvore de sufixos sejam imprimidas em formato dot. Essa funcionalidade foi especialmente útil para encontrar erros durante a implementação da árvore de sufixos.

Ela deve ser utilizada apenas com cadeias pequenas, pois ela acaba aumentando a complexidade da construção. Em particular, os rótulos das arestas das árvores intermediárias são impressos como cadeias, e não inteiros. Ilustramos uma dessas árvores intermediárias na figura 1. Ela foi gerada a partir do comando dot -T png mississippi.dot -O.

Tamanho do texto	Economia de Memória
1MB	35.62%
5MB	26.25%
10MB	23.12%
20MB	20.00%
30MB	20.00%
40MB	16.87%
50MB	16.87%
100MB	13.75%
200MB	10.62%

Tabela 1: Economia de memória conseguida com a estratégia "alternativa" de gerenciamento de memória.

## 1.3 Árvore de Sufixos 2

Na implementação da árvore de sufixos descrita acima, cada vértice é representando por uma estrutura formada por 5 inteiros de  $32\ bits$ . No entanto, cada um deles é limitado de alguma forma pelo tamanho n da cadeia: os dois representando o rótulo das arestas são menores que n e os demais representando arestas na árvore (suffix link, first child e sibling) são menores que o número máximo de vértices que é 2n. Por isso, para todos os casos práticos, é um desperdício de memória representá-los com  $32\ bits$ .

Para evitar esse desperdício implementamos uma versão alternativa da árvore de sufixos, que chamaremos de "árvore de sufixos 2". A única diferença em relação à implementação anterior é que gastamos com cada campo inteiro dos vértices a quantidade de bits necessária para representar o maior valor daquele campo. Ou seja, cada campo ocupa  $\lfloor \log(n) \rfloor + 1$  ou  $\lfloor \log(2n) \rfloor + 1$  bits de memória.

Para pôr em prática essa ideia, utilizamos um vetor de inteiros e o encaramos como uma grande sequência de bits. Tudo se passa como se tivéssemos os vértices estruturados como antes, com a diferença de que agora nós é que temos que gerenciar como essas estruturas são armazenadas na memória (nosso vetor de inteiros). Para consultar ou alterar algum campo de um determinado vértice precisamos apenas utilizar operações binárias simples. Essa implementação pode ser encontrada nos arquivos "SuffixTreeAux.h/cpp". Na tabela 1 calculamos, para alguns tamanhos de texto, o quanto essa estratégia de representação consegue economizar de memória.

Mantivemos as duas implementações de árvores de sufixos porque essa nova estratégia, embora mais econômica em memória, encarece o acesso aos campos dos vértices. Com isso, como os testes confirmaram, o tempo total de construção do índice aumenta.

# 1.4 Array de Sufixos

De maneira semelhante ao que fizemos com a árvore de sufixos, tentamos separar bem os campos do *array* de sufixos para que eles fossem instanciados apenas no modo (*index* ou *search*) adequado.

Utilizamos um algoritmo de ordenação linear, o  $radix\ sort$ , para alcançar uma implementação de custo  $O(n\log(n))$ . Esse custo vem da série de  $\lceil\log(n)\rceil$  ordenações que são feitas. Notamos, no entanto, que o array de sufixos pode ser completamente construído antes que essa série seja completada. Isso ocorre quando todos os elementos do vetor P de determinada etapa são todos distintos entre si. Isso certamente ocorre após as  $\lceil\log(n)\rceil$  ordenações, mas pode ocorrer antes a depender das características específicas do texto.

Durante a construção do array de sufixos apenas as duas últimas linhas do vetor P interessam. Armazenar apenas essas linhas representa, portanto, uma grande economia de memória. No entanto todo o vetor P é exigido para o cálculo dos auxiliares lLcp e rLcp.

Para evitar manter todo o vetor P utilizamos uma estratégia diferente para a construção dos vetores auxiliares. Primeiramente definimos o vetor lcp de forma que lcp[i] é o maior prefixo comum entre os sufixos sa[i] e sa[i-1]. Porque ele guarda o lcp de sufixos consecutivos no array de sufixos, conseguimos construir o vetor lcp em tempo linear. Note que o maior prefixo comum entre dois sufixos sa[j] e sa[k] quaisquer é o menor valor entre lcp[j+1] e lcp[k], supondo que  $j+1 \leq k$ . Com essa observação, podemos utilizar uma estratégia do tipo  $dividir\ para\ conquistar\ para\ preencher os valores de <math>lLcp$  e rLcp. Para tanto, implementamos uma função recursiva que simula todos os intervalos válidos de uma busca binária. O menor valor de lcp contido em determinado intervalo é calculado recursivamente. Essa função gera no máximo 2n chamadas recursivas e, portanto, monta os vetores auxiliares em tempo linear.

Além do custo linear, outra vantagem dessa estratégia é ser independente do algoritmo utilizado para a construção do *array* de sufixos.

Como a construção dos vetores lLcp e rLcp tem custo linear, nós podemos salvar no arquivo de índice apenas o array de sufixos (e o texto original, naturalmente). Os inteiros do array de sufixos são limitados pelo valor n e, portanto, precisam de log(n) bits para serem representados.

Ao carregarmos o índice, recuperamos o array de sufixos já pronto e calculamos os vetores auxiliares.

### 1.5 Compressão e Descompressão

De maneira geral, evitamos ao máximo trabalhar com bits individualmente. Elegemos como alfabeto dos nossos algoritmos de compressão os bytes.

Nossos algoritmos, de maneira geral, são *on-line*. Recebemos *bytes*, possivelmente incompletos, na medida em que eles são gerados durante a serialização dos índices. Alguns detalhes relevantes de cada algoritmo serão apresentados nas seções seguintes.

#### 1.5.1 LZ78

A operação central do LZ78 é manter um dicionário de cadeias que possibilite as operações de busca e adição de forma eficiente. Como vimos durante o curso, podemos representar esse dicionário eficientemente através de uma trie. No entanto, a escolha do nosso alfabeto (bytes ao invés de bits) trouxe a complicação de como representar a lista de adjacência dos nós da trie. Uma estratégia semelhante à utilizada na árvore de sufixos acaba por aumentar muito o tempo de execução, pois encarece a operação de busca, a qual é muito utilizada. A utilização de um vetor com 256 posições ou outra estrutura associativa (uma árvore, por exemplo) aumenta bastante o consumo de memória e acaba por afetar também o tempo de execução e diminuir a escalabilidade da ferramenta.

Vimos também que uma tabela hash pode servir como dicionário. Um dos problemas desta estrutura, como abordado durante o curso, é que o cálculo do valor hash de uma sequência não é, em geral, constante. Isso pode ser contornado se pudéssemos controlar a maneira pela qual o hash é gerado como, de fato, podemos. No entanto, não podemos negligenciar outro aspecto importante da tabela hash: a resolução de colisões. Caso uma mesma posição da tabela contivesse mais de um elemento, teríamos que comparar as chaves de cada um deles para saber qual é o desejado. Ou seja, teríamos que comparar sequências<sup>3</sup>.

Na nossa implementação decidimos utilizar uma abordagem mista. Conceitualmente trabalhamos com uma trie, mas a implementamos com uma tabela hash. Dessa forma, representamos as arestas da trie através de pares (nó, byte) em que nó é um vértice da trie e byte é um elemento do alfabeto. A vantagem dessa indexação é que o cálculo do hash é feito de maneira constante e a resolução de colisões não é encarecida.

Uma desvantagem dessa estratégia é que ela sofre com o crescimento do dicionário do LZ78. Esse crescimento aumenta a ocorrência de colisões na tabela hash e acaba encarecendo suas operações. Para lidar com isso limpamos completamente o dicionário quando ele chega a determinado tamanho. Naturalmente que quanto menor for o tamanho máximo do dicionário mais rápido e menos eficaz o algoritmo será. Ou seja, esse compromisso entre rapidez e qualidade de compressão precisa ser observado. Por isso, criamos a opção level que influecia o tamanho máximo do dicionário e é fornecida através da linha de comando. O padrão é limitar o tamanho do dicionário em metade do tamanho da tabela hash.

Ressaltamos que o algoritmo de descompressão armazena o dicionário como um vetor, uma vez que não é necessário casar uma sequência nesse caso.

Outra decisão relevante que tomamos foi a de escolher não comprimir uma sequência quando isso não for vantajoso. Ou seja, se a codificação da tupla emitida pelo LZ78 for mais longa que a da codificação da sequência que ela representa, então o algoritmo emite a sequência descomprimida. Para viabilizar esse comportamento precedemos cada tupla com um  $bit\ 1$  e cada sequência

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup> Alternativamente poderíamos adotar uma estratégia de *double* ou *triple hash*, por exemplo. Mas em algum momento teríamos que ou comparar sequências ou admitir que colisões não aconteceriam.

descomprimida de tamanho x com x bits 0 e um bit 1. Verificamos que isso trouxe uma melhora à qualidade de compressão do algoritmo.

Por fim, os inteiros emitidos pelo LZ78 têm tamanho variável e, por isso, precisam ser codificados. A codificação C(x) de um inteiro com representação binária x é a seguinte cadeia:  $|t|_1 + 0 + |x| + x$ , em que t = |x|. Ou seja, precedemos x com o seu tamanho, um bit 0 de marcação e o tamanho do tamanho de x em unário. Dessa forma  $|C(x)| = O(\log \log(|x|) + 1 + \log(|x|) + |x|)$ . Essa codificação nos pareceu estar mais alinhada com nossa estratégia geral de evitar lidar com bits individualmente.

#### 1.5.2 LZW

O LZW é uma variação do LZ78 na qual o dicionário é inicialmente preenchido com todos os caracteres do alfabeto. Com isso, quando uma sequência Xa não está no dicionário, o algoritmo emite apenas o índice de X ao invés do par (X,a) emitido pelo LZ78.

Ressaltamos que todas as decisões de implementação do LZ78, tanto na compressão quanto na descompressão, se aplicam à nossa implementação do LZW.

#### 1.5.3 LZ77

Uma das operações mais caras do LZ77 é a busca de um casamento de um prefixo da janela de pré-visualização (lookahead) na janela de texto já processado (buffer). Nossa primeira estratégia foi utilizar o KMP, recalculando a função de falha para o lookahead e percorrendo o buffer linearmente. Ela, no entanto, ainda deixava a operação de busca muito cara.

A estratégia que adotamos envolve armazenar a janela de buffer em uma árvore binária de busca. Na árvore guardamos os índices contidos na janela de buffer e os comparamos através das cadeias que se iniciam neles. Ou seja, conceitualmente cada nó da árvore armazena um sufixo da janela de buffer com no máximo o tamanho da janela de lookahead.

Para encontrar o maior casamento para um prefixo da janela de *lookahead* nós começamos na raiz da árvore. Em cada nó que visitamos calculamos o maior prefixo comum entre a janela de *lookahead* e a cadeia armazenada no vértice corrente. Esse pode ser a resposta. Para tentar encontrar um prefixo maior nos baseamos em se a cadeia do vértice é maior ou menor (lexicograficamente) que a janela de *lookahead*. Se ela for maior, então precisamos buscar cadeias menores e, portanto, continuamos com a subárvore à esquerda. Caso contrário vamos para a subárvore à direita.

Interrompemos a busca sempre que o maior prefixo comum for igual à própria janela de lookahead ou quando tentarmos visitar uma subárvore vazia. Se wb é o tamanho da janela de buffer e wl o da de lookahead, o custo deste procedimento é  $O(wl\log(wb))$  se a árvore for balanceada. Além disso, quando deslizamos a janela em j posições, temos que fazer j remoções na árvore e mais j inserções, com o custo total de  $O(j \cdot wl \cdot \log(wb))$ .

A árvore que utilizamos foi a  $treap^4$ . Ela é uma árvore balanceada com alta probabilidade. Um dos atrativos para seu emprego no nosso projeto é sua facilidade de implementação e verificação de corretude.

## 2 Testes

# 2.1 Algoritmos de Compressão

Realizamos testes de compressão entre diferentes configurações dos algoritmos implementados e a ferramenta de compressão *gzip*. As configurações testadas foram as seguintes:

- LZ77 com janela de buffer com 128 bytes e janela de lookahead com 8 bytes,
- LZ77 com janela de buffer com 1024 bytes e janela de lookahead com 16 bytes,
- LZ77 com janela de buffer com 4096 bytes e janela de lookahead com 32 bytes,
- LZ78 com os três níveis de compressão: 0, 1 e 2,
- LZW também com os três níveis de compressão: 0, 1 e 2.

O nível de compressão 0 permite que o dicionário do LZ78/W tenha no máximo  $2^{16}$  elementos. O nível 1 permite que ele tenha  $2^{19}$  elementos e o nível 2 permite que ele tenha capacidade virtualmente infinita  $(2^{31})$ .

No primeiro cenário de testes apresentamos aos algoritmos arquivos de texto em inglês separados por tamanho. Cada tamanho foi representado por 3 arquivos diferentes e cada um deles foi apresentado 3 vezes aos algoritmos. O tempo de execução para cada tamanho foi calculado como a média dessas 9 execuções. Já o tamanho do arquivo comprimido foi calculado como a média dos tamanhos dos arquivos gerados em cada execução. Registramos os resultados nos gráficos das figuras 2, 3 e 4.

Separamos os tempos de execução do teste 1 nas figuras 2 e 3 apenas para facilitar a visualização. Note que os tempos do algoritmo LZ77 foram bem superiores aos demais em todas as suas configurações testadas. Não houve grande diferença entre os tempos de execução dos níveis 1 e 2 de compressão dos algoritmos LZ78 e LZW. Todos os algoritmos e também a ferramenta gzip apresentaram um crescimento linear do tempo de execução.

Como mostra a figura 4, todos os algoritmos apresentaram um comportamento aproximadamente constante em relação ao tamanho do arquivo comprimido. Note que os níveis 1 e 2 de compressão, tanto do LZ78 quanto do LZW, tiveram resultados indistinguíveis neste teste. A ferramenta *gzip* se mostrou bastante superior em relação à taxa de compressão neste primeiro cenário.

 $<sup>^4 \</sup>rm https://en.wikipedia.org/wiki/Treap$ 

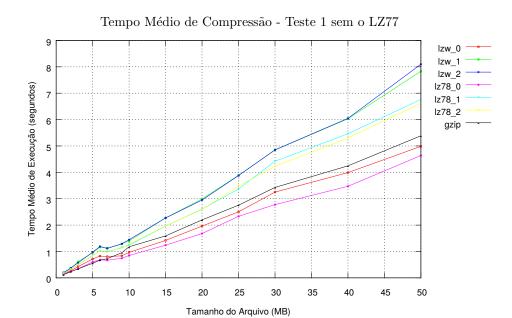


Figura 2: Tempo de compressão em função do tamanho do arquivo de entrada - sem o LZ77 para facilitar a visualização.

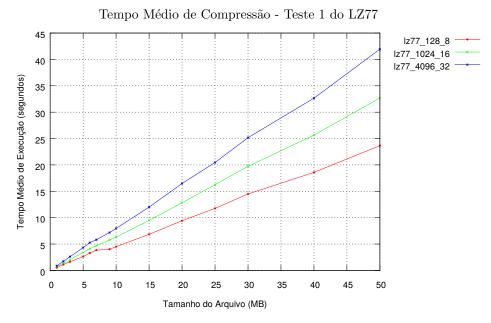
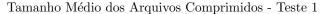


Figura 3: Tempo de compressão em função do tamanho do arquivo de entrada - apenas o LZ77.



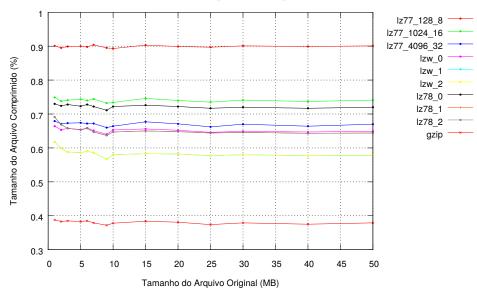


Figura 4: Tamanho dos arquivos comprimidos em função dos tamanhos originais.

Ainda no mesmo cenário de teste, medimos o tempo médio necessário para descomprimir os arquivos gerados. Como mencionamos, cada tamanho é representado por 3 arquivos distintos. Por isso, o tempo de descompressão é calculado como a média para descomprimir os 3 arquivos gerados na etapa anterior (de compressão). Apresentamos os resultados no gráfico da figura 5.

Em relação à descompressão, os algoritmos apresentaram um crescimento do tempo de execução aproximadamente linear. Algumas anomalias podem ser notadas na figura 5, provavelmente decorrentes de alguma característica particular dos arquivos utilizados. Os tempos de execução de todos os algoritmos são compatíveis, com exceção do *gzip*, que cresce mais devagar. Em particular, o LZ77 consegue bons tempos de execução.

Embora os arquivos de texto nos ajudem a ter uma ideia do comportamento dos algoritmos, os tipos de arquivos que iremos comprimir são binários. Não podemos dizer, a princípio, o quão diferentes eles são dos arquivos de texto, principalmente porque não sabemos o quão redundante eles são e nem como as possíveis repetições presentes neles estão distribuídas. Por essa razão criamos um segundo cenário de testes no qual os arquivos apresentados aos algoritmos são pedaços de arquivos de índices gerados por nossas implementações do array de sufixos e da árvore de sufixos.

Utilizamos a mesma estratégia para a geração dos arquivos de teste: separamos os arquivos por tamanho de modo que cada tamanho fosse representado por 3 arquivos. Nossa escolha dos tamanhos, no entanto, foi um pouco diferente. Notamos que os arquivos de índice gerados, os que de fato serão comprimidos,

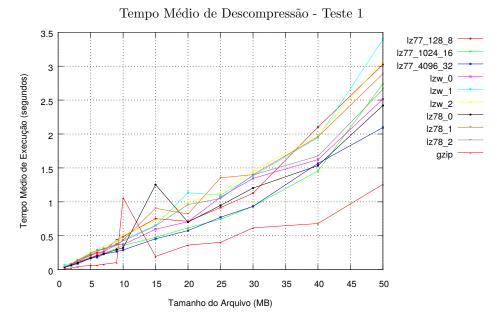


Figura 5: Tempo de descompressão em função do tamanho dos arquivos originais.

têm, em geral, tamanho bem superior ao dos arquivos de texto original. Por isso, neste cenário de arquivos binários, utilizamos tamanhos maiores. Reportamos os resultados nos gráficos das figuras 6, 7 e 8.

Os tempos médios de execução reportados nas figuras 6 e 7 não chegam a trazer grandes novidades em relação aos testes anteriores. Constatamos mais uma vez que esses tempos crescem linearmente com o tamanho dos arquivos.

A novidade fica por conta do tamanho dos arquivos comprimidos, mostrados no gráfico da figura 8. Alguns arquivos foram "expandidos" por alguns algoritmos. Em particular, o LZ77 com 4096 bytes de buffer e 32 de lookahead chegou a aumentar um arquivo de 50MB em mais de 30%. É interessante também notar que a taxa de compressão não se comportou de maneira constante, como no teste anterior. Em parte isso se deve pela natureza dos arquivos de índice. Isso porque eles contém tanto o texto original quanto a estrutura de dados serializada. Por essa razão, alguns dos arquivos de testes, que foram extraídos aleatoriamente de arquivos de índice, tiveram maior quantidade de texto que outros.

Ressaltamos que também o gzip experimentou uma diminuição na sua taxa de compressão quando apresentado aos arquivos binários. Enquanto que no cenário anterior ele reduzia os arquivos a 40% de seu tamanho original, agora ele gera arquivos com cerca de 70% de seu tamanho original. Esse fato atesta que os arquivos binários apresentados são mais "desafiadores" para os algoritmos de compressão.

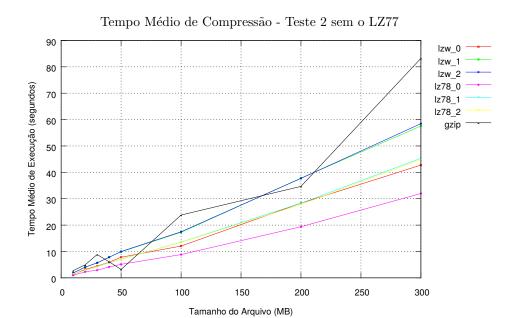


Figura 6: Tempo de compressão em função do tamanho do arquivo de entrada - sem o LZ77 para facilitar a visualização.

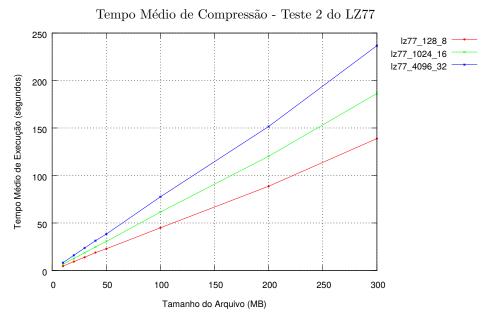


Figura 7: Tempo de compressão em função do tamanho do arquivo de entrada - apenas o LZ77.

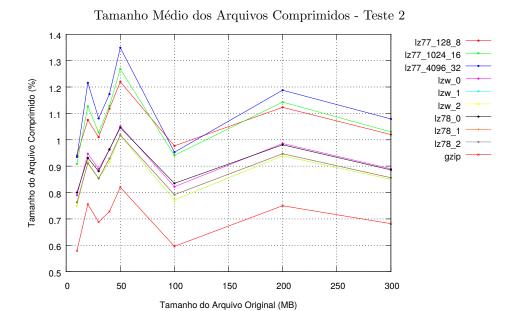


Figura 8: Tamanho dos arquivos comprimidos em função dos tamanhos originais.

Por fim reportamos na figura 9 os tempos de descompressão dos arquivos binários comprimidos. Podemos perceber que o *gzip* possui um tempo de execução bastante inferior aos das nossas implementações.

# 2.2 Construção dos Índices

Os próximos testes que apresentaremos tentam medir a eficiência da construção de cada índice. Neles, apresentamos arquivos de diferentes tamanhos para cada implementação de índice. Esperamos tanto medir o tempo necessário para a construção dos índices, sem levar em conta os tempos de compressão nem de salvamento em disco, quanto descobrir o tamanho máximo de texto de entrada suportado pelas nossas implementações. Além do tempo de construção, medimos também o tamanho do arquivo de índice descomprimido. Esse tamanho serve para indicar o crescimento no uso de memória RAM de cada índice. Além disso ele também está diretamente ligado ao tempo que a etapa de compressão levará.

Utilizamos arquivos de texto em inglês separados por tamanho. Cada tamanho foi representado por 3 arquivos diferentes. Cada aquivo, por sua vez, foi apresentando 3 vezes a cada índice. Calculamos o tempo de criação de cada índice como a média do tempo das 9 execuções. O tamanho do arquivo de índice gerado foi calculado como a média dos 3 arquivos distintos gerados. Apresentamos os resultados nos gráficos das figuras 10 e 11 a seguir.

Nas figuras 10 e 11 verificamos que tanto o tempo de construção como o

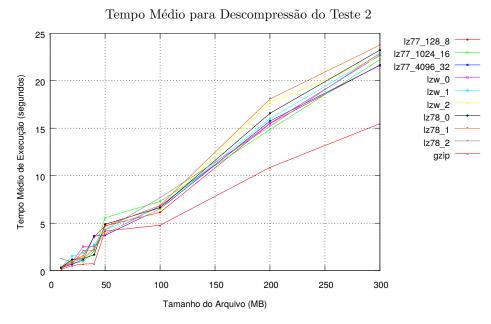
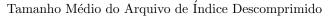


Figura 9: Tempo de descompressão em função do tamanho dos arquivos originais.



Figura 10: Tempo de criação dos índices em função do tamanho dos arquivos de entrada.



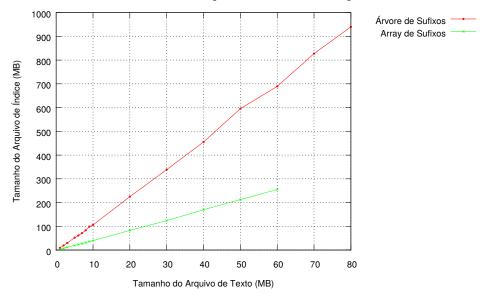


Figura 11: Tamanho do arquivo descomprimido de índice em função do tamanho dos arquivos de entrada.

tamanho do arquivo gerado pela árvore de sufixos cresce linearmente com o tamanho da entrada, como era esperado. Notamos que a implementação alternativa, que chamamos de árvore de sufixos 2, tem um tempo de construção um pouco maior (que a "tradicional"). Não a incluímos no gráficos dos tamanhos dos arquivos porque ela produz exatamente o mesmo arquivo que a implementação "tradicional".

Já o array de sufixos apresenta um tempo de criação superior, especialmente para entradas maiores. Isso também era esperado já que a complexidade de sua construção é maior. Por outro lado, os arquivos gerados crescem linearmente com o tamanho da entrada. Naturalmente isso já era esperado, uma vez que neles são armazenados dois vetores com tamanho proporcional ao da entrada. Outro resultado que não chega a surpreender é o fato desses arquivos serem significativamente menores que os gerados pela árvore de sufixos.

Ressaltamos que o gráfico da figura 11 reflete, de certa forma, o crescimento do uso da memória RAM para a criação dos índices. No entanto, esses arquivos guardam apenas o essencial para que as estruturas sejam reconstruídas de maneira eficiente. Por essa razão, as estruturas que eles armazenam, quando completas, consomem uma quantidade de memória consideravelmente maior que o tamanho dos arquivos onde estão armazenadas. Por exemplo, a árvore de sufixos para uma entrada de 80MB chega a consumir quase 3GB de memória RAM, embora seja armazenada em um arquivo de pouco mais de 900MB.

Deixamos de executar os testes com o array de sufixos a partir da entrada

de 60MB por conta do elevado tempo de execução.

### 2.3 Buscas

Testamos nossa ferramenta com o objetivo de medir a eficiência das buscas com os dois índices que foram implementados. Para isso, geramos arquivos de textos em inglês de tamanhos diferentes e arquivos de padrões, também em inglês com tamanho igual aos arquivos de texto. Para a realização dos testes utilizamos a opção de apenas contar a quantidade de ocorrências. Naturalmente que o tempo de execução da ferramenta quando as linhas contendo as ocorrências são impressas é maior.

Executamos a ferramenta grep como forma de comparar os tempos de execução de estratégias de buscas diferentes, isto é, a busca sem indexação e a com indexação. O comando utilizado para invocar essa ferramenta foi grep -F -e padrao  $aquivo\_de\_texto$  -c. A configuração -F faz com que o grep trate os padrões como cadeias fixas e não como expressões regulares. Isso é importante porque os padrões podiam conter caracteres como "\*, [ ,]" e outros que têm significado especial para expressões regulares. A configuração -c faz o grep contar somente as linhas que contém alguma ocorrência. Note que esse não é exatamente o valor que queríamos obter, mas é a única opção que faz o grep não imprimir cadeias $^5$ .

Para este teste, os arquivos de índice foram comprimidos com o algoritmo LZW.

Para cada tipo de índice nós reportamos o tempo de carregamento, o qual leva em conta a leitura e descompressão do arquivo de índice bem como qualquer outro processamento necessário para completar a estrutura de dados. Naturalmente que esse carregamento só precisa ser feito 1 única vez. O tempo de busca, por sua vez, é a soma dos tempos de buscas de todos os padrões. Como mencionamos anteriormente, os arquivos de padrões tinham o mesmo tamanho dos arquivos de texto. Registramos os resultados na tabela 2.

Notamos, pela tabela 2 que a árvore de sufixos é mais eficiente na busca mesmo para arquivos pequenos. Por outro lado, ela possui um tempo de carregamento maior. No entanto, a depender da aplicação, esse tempo de carregamento é compensado pela rapidez das buscas.

A ferramenta grep apresentou um desempenho muito ruim neste primeiro teste. No entanto, reconhecemos que esse resultado foi influenciado pela maneira de criação dos arquivos de teste. Isso porque não somente o tamanho dos padrões e do texto afetam o tempo total do grep, mas também a quantidade de consultas realizadas. Essa variável, no entanto, não foi controlada e, por essa razão, mesmo o menor arquivo de teste continha mais de 100000 consultas. Esse é, naturalmente, um cenário válido e mostra como a indexação é uma boa estratégia para suportar uma grande quantidade de consultas a um mesmo texto.

 $<sup>^5</sup>$ Também consideramos utilizar o grep com a opção -o e processar o resultado, como no primeiro projeto: grep -F -e padrao arquivo\_de\_texto -o | wc -l. Mas preferimos utilizar o grep da maneira mais eficiente possível.

Tamanho do Texto	Árvore de Sufixos		Array de Sufixos		grep
	Carregamento	Busca	Carregamento	Busca	
1MB	0.50s	0.10s	0.23s	0.16s	>2min
2MB	1.09s	0.26s	0.46s	0.48s	>2min
3MB	1.57s	0.31s	0.79s	0.68s	>2min
4MB	2.21s	0.41s	1.13s	0.81s	>2min
5MB	2.74s	0.14s	0.98s	1.02s	>2min
6MB	3.18s	0.57s	1.64s	1.53s	>2min
$7\mathrm{MB}$	3.59s	0.70s	1.67s	1.57s	>2min
$8\mathrm{MB}$	4.47s	0.55s	1.82s	2.04s	>2min
9MB	4.92s	0.99s	2.11s	2.33s	>2min
10MB	4.94s	0.54s	2.14s	1.92s	>2min
20MB	10.17s	1.28s	4.46s	4.37s	>2min
50MB	25.79s	5.61s	11.61s	12.05s	>2min
60MB	34.76s	7.79s	14.31s	15.86s	>2min
70MB	43.69s	8.40s	17.00s	17.56s	>2min

Tabela 2: O tempo da busca por padrões usando os diferentes índices e a ferramenta grep. Os arquivos de padrões têm o mesmo tamanho dos arquivos de entrada.

No entanto, esses resultados nos motivaram a criar um segundo cenário de teste, no qual os arquivos de padrões continham menos consultas.

Conduzimos a segunda rodada de testes como a primeira, mas restringindo os arquivos de padrões a 100 linhas. Com isso esperamos conseguir executar o grep em um tempo razoável. Os resultados são reportados na tabela 3 a seguir.

Como vemos na tabela 3, o tempo de busca do *grep* é sempre superior ao da nossa ferramenta. Isso já era esperado tanto pelo que vimos no teste anterior quanto pelo fato de que o *grep* precisa processar todo o arquivo texto para cada padrão.

# 3 Considerações Finais

A implementação dos índices e dos algoritmos de compressão foi bastante desafiadora pois toda decisão (boa ou má) tinha grande impacto na escalabilidade da ferramenta. Os índices exigem muito cuidado no uso da memória, pois tendem a se tornar estruturas muito grandes. Por outro lado, os algoritmos de compressão precisam ser rápidos, uma vez que recebem essas mesmas estruturas como entrada.

Com os testes que executamos, pudemos verificar, principalmente em relação à árvore de sufixos, que a memória é o gargalo dos índices e não o tempo de criação propriamente. Já em relação aos algoritmos de compressão e descompressão, verificamos que o tempo de compressão e a taxa de compressão são variáveis de grande impacto na eficiência geral da ferramenta. Em particular, em algumas situações pudemos observar que os arquivos binários de índice, após passarem por um demorado processo de compressão, eram na verdade "expandi-

Tamanho do Texto	Árvore de Sufixos		Array de Sufixos		grep
	Carregamento	Busca	Carregamento	Busca	
1MB	0.49s	0.04s	0.19	0.02s	0.72s
2MB	1.07s	0.05s	0.43	0.03s	1.30s
3MB	1.60s	0.15s	0.66	0.02s	1.49s
4MB	2.01s	0.05s	0.93	0.04s	2.00s
5MB	2.56s	0.15s	1.10	0.07s	3.03s
6MB	3.16s	0.02s	1.33	0.04s	4.53s
$7\mathrm{MB}$	3.79s	0.06s	1.44	0.07s	3.80s
$8\mathrm{MB}$	4.09s	0.01s	1.72	0.13s	3.86s
9MB	5.15s	0.14s	1.82	0.03s	4.53s
10MB	4.96s	0.02s	2.23	0.00s	3.06s
20MB	10.08s	0.01s	4.31	0.11s	9.71s
50MB	26.99s	0.33s	11.26	0.11s	28.55s
60MB	31.57s	0.22s	13.25	0.18s	21.80s
70MB	38.07s	0.80s	15.79	0.15s	19.39s

Tabela 3: O tempo da busca por padrões usando os diferentes índices e a ferramenta grep. Os arquivos de padrões tem 100 linhas.

dos". Pelos testes que fizemos, pudemos concluir que isso se deve principalmente à natureza dos próprios arquivos de índice.

Por fim, pudemos concluir, na prática, que a estratégia de construção de índice é bastante vantajosa quando se pretende fazer várias consultas em um mesmo texto. Isso segue diretamente dos testes que realizamos com a ferramenta grep, a qual é bastante eficiente.