# MO640/MC668

Guilherme P. Telles

IC-Unicamp

### Avisado está

- Estes slides são incompletos.
- Estes slides contêm erros.

## Parte I

Mapeamento de reads

## Mapeamento de reads

- Dados um genoma de referência e um conjunto de reads, queremos determinar a posição em que cada read ocorre no genoma.
- Vamos supor que o genoma é uma cadeia G de tamanho n e que temos m reads com tamanhos  $\{\ell_1, \ldots, \ell_m\}$ .

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 4/22

## Solução direta

• Sem admitir erros: comparar cada subcadeia do genoma contra cada read. É  $O(n\sum_{i=1}^m \ell_i)$ .

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 5 / 22

## Solução direta

- Sem admitir erros: comparar cada subcadeia do genoma contra cada read. É  $O(n\sum_{i=1}^m \ell_i)$ .
- Admitindo erros: comparar cada subcadeia do genoma contra cada read usando PD. É  $O(n\sum_{i=1}^{m}\ell_i^2)$ .

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 5 / 22

## Solução direta

- Sem admitir erros: comparar cada subcadeia do genoma contra cada read. É  $O(n\sum_{i=1}^m \ell_i)$ .
- Admitindo erros: comparar cada subcadeia do genoma contra cada read usando PD. É  $O(n\sum_{i=1}^{m}\ell_i^2)$ .
- Considerando que as tecnologias correntes de seqüenciamento produzem muitos reads, não são viáveis.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 5 / 2:

- Vamos supor que os reads tenham tamanho fixo, digamos 40 bp.
- Vamos supor que tanto os reads como os genomas podem ter a letra N, que indica uma base desconhecida.

## Estratégias

- Há duas grandes classes de estratégias para mapping:
  - baseadas em hashing.
  - baseadas em vetor de sufixos e Transformada de Burrows-Wheeler.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 7/22

 Em linhas gerais, as estratégias baseadas em hashing buscam subcadeias de cada read nos genomas (sementes) e estendem o casamento para todo o comprimento do read.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles  $8 \ / \ 22$ 

- Uma possibilidade é construir uma tabela de hashing com todas as subcadeias de tamanho 40 que aparecem no genoma.
- Para cada subcadeia, a tabela registra a posição onde elas ocorrem no genoma.
- Para verificar se um read aparece no genoma basta consultar a tabela de hashing, o que leva tempo esperado constante.
- ullet Há potencialmente n entradas nessa tabela.
- Essa solução é simples, mas produz uma estrutura muito grande e não permite aceitar erros com facilidade.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 9 / 22

- Outra possibilidade é construir uma tabela de hashing para subcadeias de tamanho k bem menor que os reads.
- Por exemplo, para k=10 há  $4^{10}=1.048.576$  entradas na tabela no máximo.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 10/22

- Para verificar se um read aparece no genoma, cada subcadeia de tamanho k do read é buscada na tabela.
- Chamamos essa subcadeia de semente.
- Se essa região for encontrada então o read é alinhado contra a região do genoma usando PD.
- Se há muitas regiões repetidas essa estratégia é lenta.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 11/22

- Outra possibilidade é quebrar o read em subcadeias não sobrepostas de tamanho k.
- Para determinar se um read aparece no genoma sem erros, verifica-se se as subcadeias batem consecutivamente no genoma.
- Para determinar se um read aparece no genoma admitindo erros, verifica-se se uma parte subcadeias batem no genoma em posições corretas. Por exemplo, se duas das quatro subcadeias batem nas posições adequadas, então executa-se PD entre o read e a região do genoma.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 12 / 22

- ullet Outra possibilidade é considerar todas as subcadeias de tamanho k de um read.
- Para determinar se um read aparece no genoma admitindo erros, verifica-se se um número mínimo de subcadeias aparece no genoma em posições corretas.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 13/22

### **Erros**

- Se o valor de k é muito pequeno então o número de ocorrências de sementes será muito grande e o processamento será inviável.
- ullet Um valor de k menor que 10 não costuma ser usado na prática.
- Então os métodos anteriores não são muito flexíveis quanto aos erros (ou são muito lentos).

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles  $14 \ / \ 22$ 

### **Erros**

- Alguns métodos usam uma máscara, por exemplo 111xx11xxx, para indicar que o símbolo na posição marcada com x não será comparado contra um símbolo do genoma.
- Isso permite aceitar mais erros ao verificar se uma subcadeia do read estáno genoma, mas aumenta o tempo de computação.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles \_\_\_\_\_\_\_\_ 15 / 22

### **Erros**

- Alguns métodos admitem mais erros ao determinar as sementes, mas usam um filtro para limitar o tempo de computação.
- A partir de uma semente, eles contam o número de cada letra nas regiões de extensão do read e do genoma. Se os números estiverem dentro de um certo limiar de diferença então executam a PD.

Mapeamento de reads Guilherme P. Telles 16 / 22

## Parte II

Árvore de sufixos

### Árvore de sufixos

- Uma árvore de sufixos para uma cadeia s\$ de tamanho m é uma árvore enraizada com folhas numeradas e arestas rotuladas tal que
  - cada nó interno tem pelo menos dois filhos, exceto pela raiz,
  - ▶ cada aresta é rotulada com uma subcadeia de s,
  - ▶ toda folha é rotulada com um inteiro distinto entre 1 e m,
  - o rótulo de cada aresta que sai de um nó começa com símbolos diferentes,
  - a concatenação dos rótulos em um caminho da raiz até a folha i é igual a s[i..m]\$.

Årvore de sufixos Guilherme P. Telles  $18 \ / \ 22$ 

#### **Terminador**

- Seja s uma cadeia para a qual queremos construir uma árvore de sufixos.
- Para garantir que uma árvore de sufixos sempre exista, adicionamos o símbolo terminador \$ a s.
- \$ n\u00e3o faz parte do alfabeto que originou s e \u00e9 lexicograficamente menor que todos os outros s\u00eambolos.
- Assim nenhum sufixo de s é prefixo de outro sufixo.
- Por exemplo, não haveria árvore de sufixos para xabxa, já que xa não seria folha.

 $\acute{
m Arvore}$  de sufixos Guilherme P. Telles 19 / 22