スパコンを活用したがんゲノム配列データ解析手法の開発

愛知県がんセンター システム解析学分野



はじめに

- がん細胞は、正常な細胞中のDNA(ゲノム)配列 に変異が起きることにより、細胞が異常に増殖す る能力などを獲得したものです
- ・同種類のがんであっても、ゲノム上で変異の起き る場所や種類の頻度にバリエーションがあります
- 現在ゲノム上の変異に応じて治療法の選択を考える、がんゲノム医療が、本格化しつつあります
- ここではがんゲノムの変異を見つけるための元となる観測データはどのようなものか、どのような原理で変異を検出しているのか、また実際にはどのような難しさがあるのかなどを、システム解析学分野での研究を交えて概説します。

システム解析学分野について(1)

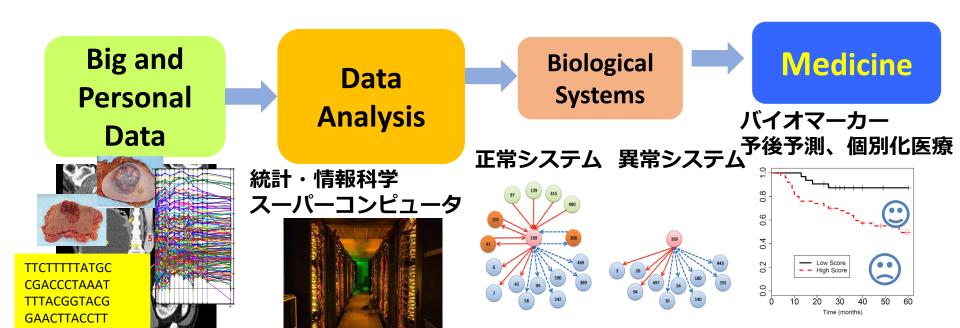
- ・2019年2月に研究所にできた新しい分野です
- がん細胞から得られたゲノムデータなどの様々 な生体ビッグデータを解析する方法の研究を 行っています
- ・そして実際に、患者さんのデータから、 がん細胞の複雑なシステムに関わる情報を抽出 し、それを基に一人ひとりに合わせた医療へつ なげることを目指しています

SCIENCE

for
MEDICINE

システム解析学分野について(2)

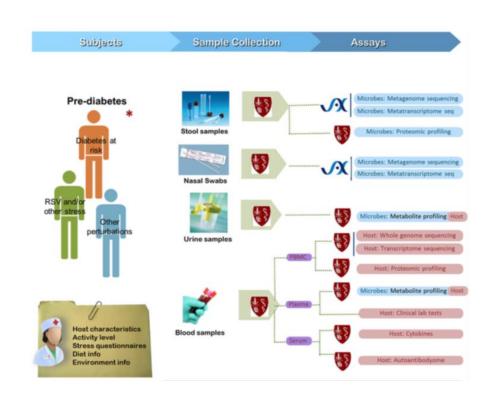
- ・研究テーマ
 - メディカルバイオインフォマティクス
 - ・大規模生体データからの有用情報抽出のための 情報科学・統計科学的データ解析手法開発
 - 人工知能を活用した個別化医療のための情報解析基盤 開発

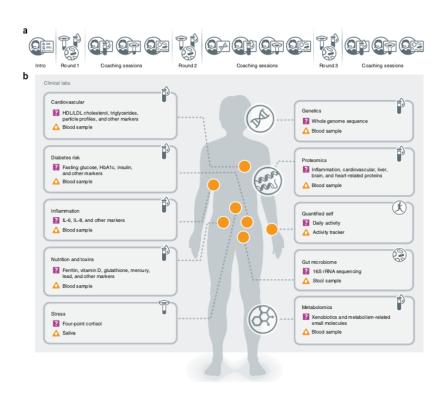


近年様々な生体データの取得が可能になってきた DNA, RNA, タンパク、メタゲノム、、、

Integrative Human Microbiome Project Pi

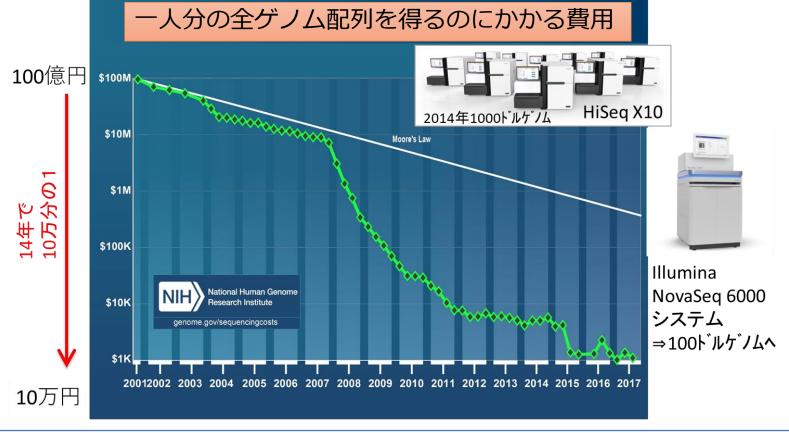
Pioneer 100 wellness project





様々な生体データが大量に取得できるようになった背景

計測装置の飛躍的性能向上・計測コスト低下



様々な生体データが大量に取得できるようになった背景には、DNAの塩基配列 (シークエンス) などを計測する次世代シークエンサー(NGS)の飛躍的性能向上があります。一人分の全ゲノム情報を得るのにかかるコストは14年間で10万分の1になりました。RNAなどもNGSで計測できます。腸内細菌叢のゲノム(メタゲノム)なども読むことができます。これらのシークエンスデータからがん細胞特有の変異・変化を見つけることで、がんの原因や治療法に関する情報を得ることができます。

シークエンスデータって、 どんなデータ?

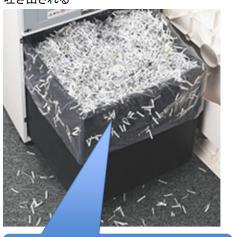


得られるデータ ゲノムシュレッダー

100文字ぐらいの断片になった

21億ピース

の文字列断片がコンピュータに 吐き出される



ATCCGGTAAAT.....TTCA

← 100~150塩基 →

※全ゲノムシークエンスを想定

一人分のゲノムは、4種類の塩基(A、T、G、C)からなる塩基対、約30億個分からなります。現在主流のシークエンサーでは、一度にはDNA中の約100塩基対分しか読めません。これはATGCの4文字からなる30億文字分の文章が書かれた書類の束が、シュレッダーにかけられ100文字ずつの断片になって出てくるようなものです。通常、がん細胞特有の変異を見つける場合、がん細胞由来の書類を40コピー分、正常細胞由来の書類を30コピー分、シークエンサーで読み取ります。つまり21億ピースの文字列断片が得られます。ここから各ピースがゲノム上のどこにあったかを正確に決定し、がん細胞と正常細胞の違いを見つけ出す(変異を検出する)必要があります。

「変異」を探し出せ

1文字変異 挿入や欠失 転座、逆位・・・

本にたとえれば







変異検出にチャレンジ

P53遺伝子(最も有名ながん抑制遺伝子)の一部分。一文字だけ配列が異なります。 正常細胞のDNA配列 がん細胞のDNA配列

gatgggattg gggttttccc ctcccatgtg ctcaagactg gcgctaaaag ttttgagctt ctcaaaaqtc taqaqccacc qtccaqqqaq caqqtaqctq ctqqqctccq qqqacacttt qeqtteqqqe tqqqaqeqtq etttecaeqa eqqtqacaeq ettecetqqa ttqqqtaaqe tectgaetga aettgatgag teetetetga gteaeggget eteggeteeg tgtattttea getegggaaa ategetgggg etgggggtgg ggeagtgggg aettagegag tttgggggtg agtgggatgg aagcttggct agagggatca tcataggagt tgcattgttg ggagacctgg qtqtaqatqa tqqqqatqtt aqqaccatcc qaactcaaaq ttqaacqcct aqqcaqaqqa qtqqaqcttt qqqqaacctt qaqccqqcct aaaqcqtact tctttqcaca tccacccqqt qctqqqcqta qqqaatccct qaaataaaaq atqcacaaaq cattqaqqtc tqaqactttt ggatetegaa acattgagaa eteatagetg tatattttag ageeeatgge ateetagtga aaactggggc tecatteega aatgateatt tgggggtgat eeggggagee caagetgeta aggtcccaca acttccggac ctttgtcctt cctggagcga tctttccagg cagcccccgg ctccgctaga tggagaaaat ccaattgaag gctgtcagtc gtggaagtga gaagtgctaa accaggggtt tgcccgccag gccgaggagg accgtcgcaa tctgagaggc ccggcagccc tgttattgtt tggctccaca tttacatttc tgcctcttgc agcagcattt ccggtttctt tttgccggag cagctcacta ttcacccgat gagaggggag gagagagaga gaaaatgtcc tttaggeegg tteetettae ttggeagagg gaggetgeta tteteegeet geatttettt ttctqqatta cttaqttatq qcctttqcaa aqqcaqqqqt atttqttttq atqcaaacct caatecetee cettettiga atggtgtgee ceaeceegeg ggtegeetge aacetaggeg gacgetacca tggcgtgaga cagggaggga aagaagtgtg cagaaggcaa gcccggaggt attttcaaga atgagtatat ctcatcttcc cggaggaaaa aaaaaaagaa tgggtacgtc tgagaatcaa attttgaaag agtgcaatga tgggtcgttt gataatttgt cggaaaaaca atctacctgt tatctagctt tgggctaggc cattccagtt ccagacgcag gctgaacgtc qtqaaqcqqa aqqqqqqqc ccqcaqqcqt ccqtqtqqtc ctccqtqcaq ccctccqqcc egageeggtt etteetggta ggaggeggaa etegaattea ttteteeege tgeeecatet cttagctcgc ggttgtttca ttccgcagtt tcttcccatg cacctgccgc gtaccggcca ctttgtgccg tacttacgtc atctttttcc taaatcgagg tggcatttac acacagcgcc agtgcacaca gcaagtgcac aggaagatga gttttggccc ctaaccgctc cgtgatgcct accaagtcac agaccetttt categteeca gaaaegttte atcaegtete tteecagteg attoccgace ecacetttat tttgatetee ataaceattt tgeetgttgg agaaetteat atagaatgga atcaggctgg gcgctgtggc tcacgcctgc actttgggag gccgaggcgg geggattaet tgaggatagg agtteeagae eagegtggee aaegtggtga ateceegtet ctactaaaaa atacaaaaat taqctqqqcq tqqtqqqtqc ctqtaatccc aqctattcqq gagggtgagg caggagaatc gcttgaaccc gggaggcaga ggttgcagtg agccaagatc

etcaaaagte tagageeace gtecagggag caggtagetg etgggeteeg gggaeaettt qcqttcqqqc tqqqaqcqtq ctttccacqa cqqtqacacq cttccctqqa ttqqqtaaqc tectgactga acttgatgag tectetetga gteaeggget eteggeteeg tgtattttea gctcgggaaa atcgctgggg ctgggggtgg ggcagtgggg acttagcgag tttgggggtg agtgggatgg aagcttggct agagggatca tcataggagt tgcattgttg ggagacctgg qtqtaqatqa tqqqqatqtt aqqaccatcc qaactcaaaq ttqaacqcct aqqcaqaqqa gtggagettt ggggaacett gageeggeet aaagegtaet tetttgeaca tecaeeeggt qctqqqcqta qqqaatccct qaaataaaaq atqcacaaaq cattqaqqtc tqaqactttt ggatetegaa acattgagaa eteatagetg tatattttag ageeeatgge ateetagtga aaactgggge tecatteega aatgateatt tgggggtgat eeggggagee caagetgeta aggteecaca aetteeggae etttgteett eetggagega tettteeagg eageeeeegg ctccqctaga tqqaqaaaat ccaattqaaq qctqtcaqtc qtqqaaqtqa qaaqtqctaa accaggggtt tgcccqccag gacgaggagg accgtcgcaa tctgagaggc ccggcagccc tgttattgtt tggctccaca tttacatttc tgcctcttgc agcagcattt ccggtttctt tttgccggag cagctcacta ttcacccgat gagaggggag gagagagaga gaaaatgtcc tttaggccgg ttcctcttac ttggcagagg gaggctgcta ttctccgcct gcatttcttt ttctqqatta cttaqttatq qcctttqcaa aqqcaqqqqt atttqttttq atqcaaacct caatecetee cettettiga atggtgtgee ceaeceegeg ggtegeetge aacetaggeg gacgctacca tggcgtgaga cagggaggga aagaagtgtg cagaaggcaa gcccggaggt attttcaaga atgagtatat ctcatcttcc cggaggaaaa aaaaaaagaa tgggtacgtc tgagaatcaa attttgaaag agtgcaatga tgggtcgttt gataatttgt cggaaaaaca atctacctqt tatctagctt tgggctaggc cattccagtt ccagacgcag gctgaacgtc qtqaaqcqqa aqqqqcqqqc ccqcaqqcqt ccqtqtqqtc ctccqtqcaq ccctccqqcc cgagccggtt cttcctggta ggaggcggaa ctcgaattca tttctcccgc tgccccatct cttagctcgc ggttgtttca ttccgcagtt tcttcccatg cacctgccgc gtaccggcca

ctttqtqccq tacttacqtc atctttttcc taaatcqaqq tqqcatttac acacaqcqcc

agtgcacaca gcaagtgcac aggaagatga gttttggccc ctaaccgctc cgtgatgcct

accaagtcac agaccetttt categteeca gaaacgttte atcaegtete tteecagteg

attecegace ecacetttat tttgatetee ataaccattt tgeetgttgg agaactteat

atagaatgga atcaggctgg gcgctgtggc tcacgcctgc actttgggag gccgaggcgg

geggattaet tgaggatagg agtteeagae eagegtggee aaegtggtga ateeeegtet

ctactaaaaa atacaaaaat tagctgggcg tggtgggtgc ctgtaatccc agctattcgg

qaqqqtqaqq caqqaqaatc qcttqaaccc qqqaqqcaqa qqttqcaqtq aqccaaqatc

gatgggattg gggttttccc ctcccatgtg ctcaagactg gcgctaaaaq ttttqaqctt





変異検出にチャレンジ(答え)

P53遺伝子(最も有名ながん抑制遺伝子)の一部分

正常細胞のDNA配列

がん細胞のDNA配列



gatgggattg gggttttccc ctcccatgtg ctcaagactg gcgctaaaag ttttgagctt etcaaaagte tagagecace gtecagggag caggtagetg etgggeteeg gggacaettt gcgttcgggc tgggagcgtg ctttccacga cggtgacacg cttccctgga ttgggtaagc tectgactga acttgatgag tectetetga gteaeggget eteggeteeg tgtattttea gctcgggaaa atcgctgggg ctgggggtgg ggcagtgggg acttagcgag tttgggggtg agtgggatgg aagettgget agagggatea teataggagt tgeattgttg ggagaeetgg qtqtaqatqa tqqqqatqtt aqqaccatcc qaactcaaaq ttqaacqcct aqqcaqaqqa gtggagettt ggggaacett gageeggeet aaagegtaet tetttgcaca tecaceeggt qctqqqcqta qqqaatccct qaaataaaaq atqcacaaaq cattqaqqtc tqaqactttt ggatetegaa acattgagaa eteatagetg tatattttag ageecatgge ateetagtga aaactgggge tecatteega aatgateatt tgggggtgat eeggggagee caagetgeta aggteecaca aetteeggae etttgteett eetggagega tettteeagg eageeceegg ctccqctaga tqqaqaaaat ccaattqaaq qctqtcaqtc qtqqaaqtqa qaaqtqctaa accaggggtt tgcccgccag gacgaggagg accgtcgcaa tctgagaggc ccggcagccc tgttattgtt tggctcg ttacattte tgeetettge ageageattt eeggtttett tttgccggag cag tcacccgat gagagggag gagagagaga gaaaatgtcc c ttggcagagg gaggetgeta tteteegeet geatttettt tttaggccgg ttctggat tatg gcctttgcaa aggcaggggt atttgttttg atgcaaacct caatc ttetttga atggtgtgee ceaeceegeg ggtegeetge aacetaggeg tggcgtgaga cagggaggga aagaagtgtg cagaaggcaa gcccggaggt ga atgagtatat ctcatcttcc cggaggaaaa aaaaaaagaa tgggtacgtc tcgttt gataatttgt cggaaaaaca ccagtt ccagacgcag gctgaacgtc

> tgtggtc ctccgtgcag ccctccggcc gaattca tttctcccgc tgccccatct

teceatg cacetgeege gtaceggeea

tcgagg tggcatttac acacagcgcc

ttggccc ctaaccgctc cgtgatgcct

egttte atcacgtete tteccagteg

ecattt tgcctgttgg agaacttcat

gcctgc actttgggag gccgaggcgg

gtggcc aacgtggtga atccccgtct

ogggtgc ctgtaatccc agctattcgg Oggcaga ggttgcagtg agc<u>caagatc</u>

このような変異を、大量の文字列ピースデータから見つけ出す必要があります。 でも、どうやって見つけるのでしょうか?

人が手で並べて、目で見つける? いえ、コンピューターで検出します。

gcc>gac アラニン>アスパラギン

cgagccggtt cttcctggta gga

cttagctcgc ggttgtttca ttc

ctttgtgccg tacttacgtc ato

agtgcacaca gcaagtgcac agg

accaagtcac agaccctttt cat

attcccgacc ccacctttat ttt

atagaatgga atcaggctgg gc

gcggattact tgaggatagg agt

ctactaaaaa atacaaaaat tac

gagggtgagg caggagaatc gct





DNA文字列ピースデータからの変異検出原理

文字列ピースデータ (約100文字;21億ピース)



ステップ1:

スーパーコンピュータを使って ヒトゲノム標準配列(30億文字) 上でマッチする場所を探索します (アライメント)。

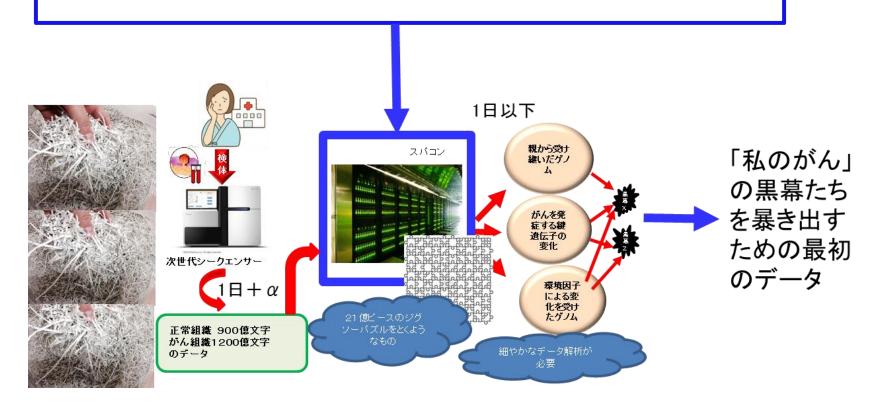
ヒトゲノム標準配列(30億文字)

アライメントされた文字列ピースデータ。 上段の標準配列と同じ文字(塩基)で あれば灰色で表示。

ステップ2:

アライメントされた文字列ピースデータ中で、標準配列と異なる文字が複数回観測されている場所を検出します。この例では標準配列がAのところが、Gに置き換わっています。(一塩基変異)

スパコンで21億ピースのジグソーパズルを解き、がんのシステム異常の原因を暴き出さねばならない!

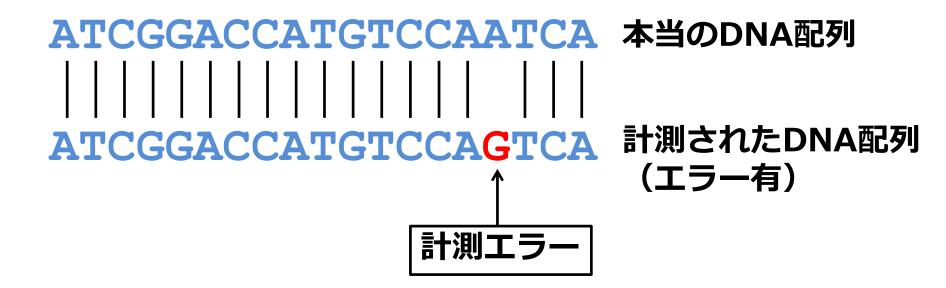


一塩基変異だけでなく、欠失、増幅、転座などの変異もあります。それらをスーパー コンピュータと変異検出アルゴリズム(多くは統計的手法に基づく)を用いて、 高精度かつ高速に検出する必要があります。

最近ではGPUと呼ばれる演算装置を活用した計算の高速化も進んでいます。

変異検出の難しい点(1)計測エラーの混入

- DNA配列のシークエンサーでの計測時に 計測エラーが入ることがあります
 - 本当の変異がある位置を検出する際のノイズとなります

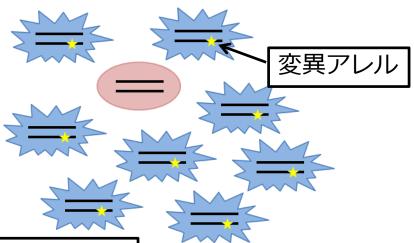


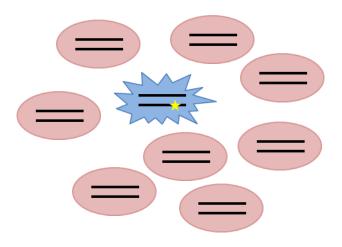
変異検出の難しい点(2) がん細胞含有率が低い場合

- サンプル中の**がん細胞含有量が少ない場合**があります
 - がん組織中には正常な細胞も含まれます
 - 変異アレル観測割合が相対的に少なくなり、エラーとの区別が 難しくなります

高がん細胞含有サンプル

低がん細胞含有サンプル





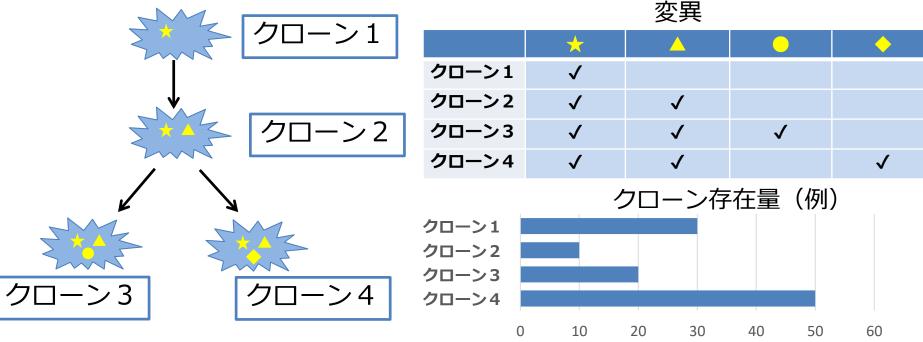


変異アレル(*)割合:44%

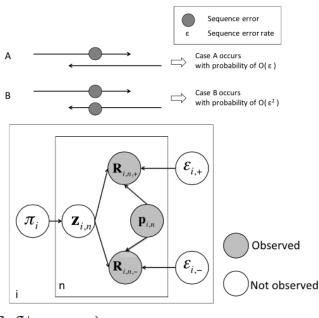
変異アレル(*)割合:5.6%

変異検出の難しい点(3) **がん細胞クローンの存在**

- がん細胞は進化します。新しい変異を獲得したがん細胞クローンが出現することがあります
 - 変異の獲得時期、クローンの存在量に応じて変異の 観測頻度が変わります
 - 存在量の少ないクローン固有の変異の検出は難しい



ベイズ統計モデル



$$p(\mathcal{R}_{i}, \mathcal{Z}_{i}|\boldsymbol{\gamma}_{i}, \boldsymbol{\alpha}_{i,+}, \boldsymbol{\alpha}_{i,-})$$

$$= p(\pi_{i}|\boldsymbol{\gamma}_{i})p(\epsilon_{i,+}|\boldsymbol{\alpha}_{i,+})p(\epsilon_{i,-}|\boldsymbol{\alpha}_{i,-})$$

$$\cdot \prod_{n} p(\boldsymbol{R}_{i,n,+}, \boldsymbol{R}_{i,n,-}|z_{i,n}, \epsilon_{\pm,i}, \boldsymbol{\pi}_{i,n}, \boldsymbol{p}_{i,n})p(z_{i,n}|\pi_{i})$$

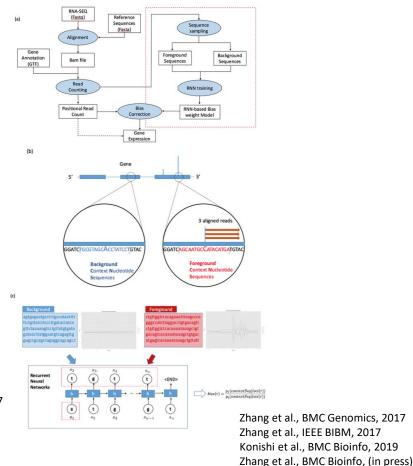
$$= p(\boldsymbol{\pi}_{i}|\boldsymbol{\gamma}_{i})p(\epsilon_{i,+}|\boldsymbol{\alpha}_{i,+})p(\epsilon_{i,-}|\boldsymbol{\alpha}_{i,-})$$

$$p(R_{i,+}, Z_{i,+} | \epsilon_{i,+}, \pi_i) \cdot p(R_{i,-}, Z_{i,-} | \epsilon_{i,-}, \pi_i)$$

$$p(R_{i,\pm}, Z_{i,\pm} | \epsilon_{i,+}, \epsilon_{i,-}, \pi_i)$$

Moriyama et al., IEEE Trans Nanobio, 2017 Hayashi et al., BMC Genomics, 2018 Hayashi et al., J Comput Biol, 2019 Moriyama et al., Bioinformatics, 2019 Moriyama et al., LNCS, (in press)

深層学習モデル



前のページで説明した困難を克服して、高精度に変異を検出する必要があります。 そのために、データの生成機構をモデル化した**ベイズ統計**に基づく変異検出手法や、 **深層ニューラルネットワーク**に基づく変異検出手法などの開発研究を行っています。

おわりに

- がんゲノムの変異を検出するため用いる、観測データ、 変異検出の原理、計算資源、困難な点、それを克服す るためのデータ解析手法などについて概説しました
- 次世代シークエンサーによる観測データは、ゲノム変異の検出に加えて、個人の免疫遺伝子型決定や、免疫細胞クローンの多様性の推定にも用いられ、がん免疫療法の開発にとっても不可欠なものとなっています
- 今後もシークエンサーの性能向上に伴い、新たな種類 のデータが産生されると期待されます。それに応じて、 新たな解析手法の開発を行う必要があります
- また大量のデータ解析結果を、いかに医療に有用な情報へ翻訳し還元するかということも課題となっており、 人工知能を活用する研究が進みつつあります
- それに関しては、また別の機会にご紹介できればと思います