ChIP-Atlasの二次解析による 多彩な転写因子認識配列の解明および 更なるデータベース化

2020 / 10 / 05

○田原 沙絵子¹, 土屋 貴穂^{1,2}, 尾崎 遼^{1,2}

1. 筑波大学 医学医療系 生命医科学領域
バイオインフォマティクス研究室
2. 筑波大学 人工知能科学センター

転写因子の認識配列は
位置特異的重み行列 (PWM) で表現される

PWMはゲノム上の位置間の相互依存性が損失する
PWMは頻度の低い認識配列が見逃されている

MOCCS は転写因子認識配列を **k-mer** として正確に抽出できる

k-mer	MOCCS2score
CACGTG	102.8
CACGTT	37.7
CACATG	58.1
CACGCG	42.4
CACGAG	28.1
CATGCG	21.6

[Haruka Ozaki and Wataru Iwasaki. 2016. Comput. Biol. Chem.]

MOCCSはゲノム上の位置間の相互依存性を損失しない
MOCCSは頻度の低い認識配列も正確に抽出できる

ChIP-seqデータが蓄積され
統合データベースが開発されている

ex. **ChIP-Atlas**

[Shinya Oki et al. 2018. EMBO reports]

MOCCS と **ChIP-Atlas** を使えば、
多彩な転写因子認識配列が捉えられる！

ChIP-Atlas

MOCCS

MOCCS output

k-mer profile

BED file
~140,000

Antigen Cell type

Antigen Cell type

Antigen Cell type

ID : SRX...

Antigen : XX , Cell type class : YY

Rank	Sequence	AUC	Appearance count	MOCCS2 score
D-box#1	TTATGCAA	94.9	537	30.9
D-box#2	TTATGTAA	60.4	390	16.7
D-box#3	TGATGTAA	71.8	189	13.9
D-box#4	TTATGTCA	71.8	119	11.0
D-box#5	TTGTGTAA	64.7	132	10.4
D-box#6	TTATACAA	60.5	75	7.3
D-box#7	TTAGGTAA	60.1	74	7.3

k-mer

MOCCS2score

Database development

k-mer profile をデータベースとして公開予定

➤ k-mer profileとは？

- ✓ CHIP-seq データに MOCCS を適用して得られたデータセットです。
- ✓ 転写因子の認識配列が **k-mer** と **MOCCS2score** (結合特異性スコア)で表現されています。

➤ 従来の PWM で表現されたデータベースと比べて優れている点は？

- ✓ 転写因子の認識配列を **k-mer** と **MOCCS2score** で得られます。
- ✓ 2つのサンプル間で転写因子認識配列の比較ができます。
- ✓ 細胞型間で異なる転写因子認識配列が捉えやすくなりました。

➤ データはどのくらいあるのですか？ 実装方法は？

- ✓ 6種の生物種, 10万以上の CHIP-seq データから得られた k-mer profile が入っています。
- ✓ Shinyで実装しています。

興味のある転写因子の認識配列が **k-mer** としてわかる！

① 生物種を選ぶ

② 転写因子を選ぶ

③ 細胞型を選ぶ

④ 強く認識されている **k-mer** がわかる！
* MOCCS2scoreが高いk-merほど強く認識されている

ID検索もできる

ID	Genome	Antigen_class	Antigen	Cell_type_class	Cell_type	k-mer	MOCCS2score
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	ACGTCA	26.3224316603071
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	TGACGC	18.5276741743854
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	GTGACG	18.5163509574418
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	CTGACG	14.9604344167565
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	ACTACA	12.2793263634743
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	CATCTG	9.02711878981526
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	AACTAC	8.96250010911249
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	GTCAGC	8.83429605653543
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	CAGCTG	8.56547379386447
SRX5374999	rn6	TFs and others	Crebbp	Pancreas	INS-1E	GAGCGC	8.51068032471222

2つのChIP-seqサンプル間で変動のある **k-mer** がわかる！

① 比べたいサンプルを選ぶ

- 各点がk-merを表す
- 値が大きいほどMOCCS2scoreが大きい
- 正の相関があるほど2つのサンプル間で転写因子認識配列の類似度が大きい

② 異なる転写因子間でも、異なる細胞型間でも転写因子認識配列の類似度が詳細にわかる！

転写因子認識配列は細胞型ごとに異なる

各sampleでMOCCS2score >= 7の
k-merを抽出

sample1

TTATGCAA
TTATGTAA
TGATGTAA
TTATGTCA
TTGTGTAA
TTATACAA

sampleX

TTAGGTAA
TGATGCAA
TTATCTAA
TTACGCAA
TGCTGTAA
TTATGAAA

2つのsample間で
jaccard indexを計算

$$J(A, B) = \frac{|A \cap B|}{|A \cup B|}$$

sample

sample

Jaccard
index

STAT3

Blood

Breast

同じ細胞型同士は
認識配列が
似ている

違う細胞型同士では
認識配列に
差異がある

* Jaccard indexが高いほど2sample間の転写因子認識配列の類似度が大きいことを示す

Discussion & Future application

- ChIP-seqデータのクオリティ管理
- 転写因子認識配列に重なるSNPの影響度評価
- 異なる生物種間の転写因子認識配列多様性の理解
- 転写因子同士のネットワーク理解

Acknowledgement

- 大学共同利用機関法人情報・システム研究機構
データサイエンス共同利用基盤施設
ライフサイエンス統合データベースセンター
大田 達郎 博士
- 解析環境
国立遺伝学研究所 スーパーコンピュータシステム