2018 黒田・太田シンポジウム

立命館大学びわこ・くさつキャンパス エポック立命21 I 階 2018年8月4日(土) 14:05-14:35

通常光源と放射光源を使った 粉末X線回折

井田 隆

名古屋工業大学 先進セラミックス研究センター

科学技術交流財団 あいちシンクロトロン光センター

ICDD Regional Co-Chair of Eastern Pacific Rim & Director at Large

Committee member, Commission on Powder Diffraction, IUCr









内容

1. 粉末X線回折

歴史, ICDD, 用途

2. 実験データの確率論的な解釈 ベイズ推定・最大事後確率推定・最尤推定,最小二乗法, 最尤推定結晶構造解析

- 3. 放射光を利用した粉末回折
- 4. AichiSR の粉末回折実験施設
 シンクロトロン光と二次元検出器の利用
- 5. 実験室での一次元検出器の利用

ー次元検出器の利用, 収差モデル, 逆畳み込み・畳み込み処理

1. 粉末X線回折

粉末X線回折の歴史

1895年 Röntgen, X線の発見 **1912**年 Laue, X 線回折の発見 1912年 Bragg & Bragg, ブラッグの法則 1915年 Debye & Scherrer, 粉末回折法 1916年 Hull, 粉末回折法

細かい粉末を試料として使うと,

「同じ物質なら必ず同じ回折強度図形が得られる」

1936年 Hanawalt & Rinn, 粉末回折による同定/定性分析 1941年 粉末回折法による化学分析のための合同委員会

Powder Diffraction File[™] (PDF)

1969年 粉末回折標準に関する合同委員会

= Joint Committee on Powder Diffraction Standards (JCPDS)

1978年国際回折データセンター

= International Centre for Diffraction Data (ICDD)









国際回折データセンター ICDD

粉末回折データの収集・編集・販売



国際回折データセンター ICDD

Board of Directors (2018-2020) :



粉末X線回折の用途

測定対象(2009年 ICDD ユーザー調査;複数回答可)

I 位: mineral 63%, 2 位: metal & alloy 57%, 3 位: ceramics 55%,

4 位: electronic material 34%, 4 位: catalyst 34%, 6 位: energy material 32%, 7 位: corrosion 29%, 8 位: optical materials 24%, 9 位: pharmaceutical 18%, 10 位: forensic 9%

粉末X線回折の目的(2006年 ICDD ユーザー調査;複数回答可) 相同定(定性分析) **95%**



2. 実験データの確率論的な解釈

ベイズ推定 **Bayesian inference**

条件付き確率 conditional probability : A が起こったとき B が起こる確率 日本の高校数学では $P_A(B)$ と書くが、P(B|A) と書くのが主流。

同時確率 joint probability: A も B も起こる確率

日本の高校数学では $P(A \cap B)$ とも書かれるが, P(A, B)と書くのが主流。

 $P(A,B) = P(B|A)P(A) = P(A|B)P(B) \leftarrow 高校数学で習うこと$

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$
 ← ベイズの定理 Bayes's theorem

$$P(B) = \sum_{A} P(A,B) = \sum_{A} P(B \mid A) P(A)$$

ベイズ推定では

P(A):事前確率 prior probability P(A|B):事後確率 posterior probability $_{\phi_{\mathcal{F}}\mathcal{E}}$ P(B|A):尤度関数 likelihood function P(B):エビデンス evidence

という語に対応づけられる。

ベイズ推定(ベイズ型の粉末構造推定)

- *A* 仮説(構造モデル+装置モデル)
- *B* データ(粉末X線回折実験の結果)
- *P*(*A*) **事前確率** → 「仮説の確率的な表現」

実験の前に予想された確率。初回は**一様分布**が仮定される。 2回目以降は前回の学習・実験で得られた事後確率を用いる。

P(B|A) 尤度関数

仮説(モデル) A に基づき実験結果 B の

出現確率を予測する理論・筋道 ← <u>これが要点</u> 「知りたいこと」:

P(*A* | *B*) **事後確率 →**「実験結果 B に基づいて修正された

『仮説(構造モデル)の確率的な表現』」

ベイズ定理を使って**事後確率**を求めるには $P(A) \ge P(B|A)$ があれば良い。 $P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$ $P(B) = \sum_{A} P(B|A)P(A)$

ベイズ型の推論の特徴

事前確率は主観確率とも呼ばれ「先入観」「勝手な思い込み」でも良い。経験・実験を繰り返すたびに、仮説の正しさを評価し直す(ベイズ改訂 Bayesian update)。 最尤推定法では常に一様事前分布の仮定を強制され、過去の経験が全く活かされない。最小二乗法も同じ。

ベイズ推定では、複数の仮説を常に保持し、

しんじつ

「真実はいつもひとつ !!」としない。



- 1. 利点
- ◆ <u>複数回実験</u>から得られる情報をすべて活用できる。
- ◆ 例えば「モデル a が一番もっともらしい」というだけでなく「モデル a の正しい 確率が 95 % 以上, 他のモデル b, c, ... の正しい確率が 5 % 以下」のような情報が 得られる。

<例題>「モデル a が正しくそれを採用すれば IO 円儲かり、正しくないのに それを採用したら IOO 円損をする」状況とする。

- 1. 利点
- ◆ <u>複数回実験</u>から得られる情報をすべて活用できる。
- ◆ 例えば「モデル a が一番もっともらしい」というだけでなく「モデル a の正しい 確率が 95 % 以上, 他のモデル b, c, ... の正しい確率が 5 % 以下」のような情報が 得られる。

<例題>「モデル a が正しくそれを採用すれば IO 円儲かり、正しくないのに それを採用したら IOO 円損をする」状況とする。

「モデル a の正しい確率が 95 % 以上」→ モデル a を採用する動機になる。 「モデル a が一番もっともらしい」→ モデル a を採用する動機にならない。

- 1. 利点
- ◆ <u>複数回実験</u>から得られる情報<u>をすべて活田できる</u>
- ◆ 例えば「モデル a が一番もっ 確率が 95 % 以上, 他のモデル +10 × 0.95 – 100 × 0.05 = +4.5 (円) 得られる。

<例題>「モデル a が正しくそれを採用すれば IO 円儲かり、正しくないのに それを採用したら IOO 円損をする」状況とする。

「モデル a の正しい確率が 95 % 以上」→ モデル a を採用する動機になる。

「モデル a が一番もっともらしい」→ モデル a を採用する動機にならない。

正しい確率 **70%** のとき期待値:

 $+10 \times 0.7 - 100 \times 0.3 = -23$ (円)

- 1. 利点
- ◆ <u>複数回実験</u>から得られる情報をすべて活用できる。
- ◆ 例えば「モデル a が一番もっともらしい」というだけでなく「モデル a の正しい 確率が 95 % 以上, 他のモデル b, c, ... の正しい確率が 5 % 以下」のような情報が 得られる。

<例題>「モデル a が正しくそれを採用すれば IO 円儲かり、正しくないのに それを採用したら IOO 円損をする」状況とする。

「モデル a の正しい確率が 95 % 以上」→ モデル a を採用する動機になる。 「モデル a が一番もっともらしい」→ モデル a を採用する動機にならない。

2. 難点

- ◆ パラメトリックな推定の場合, 確率モデルが必要。
- ◆ 演算ステップが多くなり, 抱え込む情報が膨大になりがち。
- ◆ ベイズ推定に関する論説のほとんどが怪しいw

ベイズ推定・最大事後確率推定・最尤推定 ・最小二乗推定

最大事後確率推定 maximum a posteriori (posterior) probability (MAP) estimation

- ◆ 事後確率が最大になるパラメータを選択する。
- ◆ 事前確率は任意。

最尤推定 maximum likelihood estimation

- ◆ 20C 初頭英国の生物統計学者 Fisher により提唱された。
- ◆ 尤度関数が最大になるパラメータを選択する。
- ◆ 一様事前分布を仮定した最大事後確率推定と同じ。
- 最小二乗推定 least-squares estimation
 - ◆ I8C ドイツの数学・物理学・天文学者 Gauss が考案したとされる。
 - ◆ 統計誤差が既知な場合の最尤推定とほぼ同じ。

| ベイズ推定 | |
|----------|--|
| 最大事後確率推定 | |
| 最尤推定 | |
| 最小二乗推定 | |
| | |

最尤推定結晶構造解析 (Ida & Izumi, 2011)

動機

粉末X線回折測定の結果に現れる統計変動(繰り返し粉を詰め直して測定し直す と、そのたびごとに結果が変わる)は、粒子統計の影響を強く反映する(Alexander et al. (1948))。試料を細かく粉砕すると良いことは経験的にも知られる。 試料を破壊したくない場合、粉砕コストがバカにならない場合には? 粒が粗く信頼性の低い結果として、どの程度の信頼性ならあるのか? 誤差が事実上未知なので最小二乗法は使えない。 最尤推定なら誤差モデルも最適化できるのか?

方法

RIETAN-FP パッケージ中の example データに対して,想定される誤差要因(粒子統計 誤差 Alexander et al., (1948);強度に比例する誤差 Toraya (1998))をパラメータ化した 統計モデル(**尤度関数**)を構築し,これを最大化する「最尤推定法」を適用してみ た。

最尤推定結晶構造解析

結果 (Ida & Izumi, 2011)



粉末データに「最尤推定構造解析を適用した結果」 は同じデータに 「平方根誤 差を仮定したリートベルト法を適用した結果」より単結晶データの解析結果の方 に近い。

最尤推定結晶構造解析

結果 (Ida & Izumi, 2011)



最尤推定結晶構造解析

議論

- QI 計算コストは?
- AI リートベルト法(最小二乗法)の数倍以上
- Q2 最適化アルゴリズムは?
- A2 Nelder-Mead 法を使ったが、パウエル系でもモンテカルロ系でも...
- Q3 誤差モデルの正しいことが重要?
- A3 そうかもしれないがそうでもないかもしれない
 - (この時点 (2011) では誤差モデルに不備があった)。
- Q4 ソフトを公開する予定は?
- A4 やや消極的(誤差モデルの不備,誤用される危険から)。
- Q5 単結晶法の方が粉末法より優れている?
- A5 結晶構造解析が目的なら。

Broyden-Fletcher-Goldfarb-Shanno 法が主流?

> マルコフ連鎖 Markov chain でも, 擬似焼鈍 simulated annealing でも, 遺伝 的アルゴリズム genetic alghorithm で も...

最尤推定結晶構造解析が実現されたことの意味

尤度関数(モデル)が導かれたのだとしたら,

ベイズ推定に進むためには「計算すれば良いだけ」。

3. 放射光を利用した粉末X線回折

どうしてシンクロトロン光を使うのか?

X線吸収分光 XAS (←白色性)

→ 特定元素の周囲の局所構造(触媒など)

小角X線散乱 SAXS (←高指向性)

⇒ 高分子,微粒子,多孔質,...

X線蛍光分析 **XRF**(←偏光,高輝度) ⇒ 微量元素分析,微小部分析

粉末X線回折 PXRD (←大強度,高輝度)⇒ 微量試料,迅速測定,高分解能測定(?)

*実験室回折計に比べて信頼性の高いデータが得られる わけではない。

*実験も解析もラク。XRD に不慣れな人に向いている。

*温度制御(その場)実験では迅速測定が有効



ハンドヘルド 蛍光X線分析装置



ポータブル X線回折装置

実験室型装置とシンクロトロン光装置の比較 (目安)

| 項目 | 実験室型 (OD検出器) | 実験室型 (1D検出器) | シンクロトロン (高分解能型) | シンクロトロン (迅速測定型) |
|--------------|--|--|---|--------------------|
| 測定時間 | 3 h ~ I2 h ^(*) I2 h ~ 48 h ^(**) | 5 min ~ I h ^(*) 3 h ~ I2 h ^(**) | 5 ~ I2 h | 3 ~ 20 min |
| 試料の 目安量 | 0.1 ~ 0.5 g | 0.1 ~ 0.5 g ^(***) | 0.1 ~ 0.5 g ^(***) 5 ~ 20 mg ^(****) | I ~ 10 mg |
| 角度 分解能 | ~0.1° | ~0.1° | 0.01°~0.02° | 0.01°~0.07° |
| バックグ ラウンド | | × (*) ∆(**) | \bigtriangleup | × |

(*)分光器なし, (**)分光器あり

(***) 平板反射法, (****) キャピラリ透過法

実験室装置と シンクロトロン装置 の比較

α-石英の五重線
もっともありふれた
鉱物 α-石英 (quartz) の
212,203,301-反射を実験室
CuKα線源で測定した図形は
五重線 quintuplet と呼ばれる。

昔はシンクロトロン装置を 使う動機になったが, 一次元検出器が普及して 様子が変わっている。



4. あいちシンクロトロン AichiSR 粉末回折ビームライン BL5S2 DENSO 社占有 XAS, XRD タンデム 型ビームライン BL2S3 (シンクロトロンと二次元検出器利用)

光源 産業利用 AichiSR BL5S2 と Spring-8 BL19B2



光源 集光ビームと平行ビーム 分光器と集光鏡



光源 ビーム断面強度分布と予想される粉末回折図形





子午線上以外の場所 でも回折環の太さが あまり変わらない。 低角度反射でも問題 ない。

二次元検出器が有効



子午線上で細い。低 角度反射では少し太 くなりピーク形状が 歪む。

一次元検出器が有効

AichiSR BL5S2 測定・解析例



試料: CeO₂ (NIST SRM674b) 0.1 mmφ キャピラリ,
測定条件: λ = 0.5997 Å, カメラ長 340 mm, 54 s 露光 3 セット
解析: RIETAN-FP (Izumi & Momma, 2007), 定数ピークシフト –0.0045(8)°,
半値幅 50 倍カットオフ, 10 次多項式バックグラウンド,
<u>対称擬フォークト関数</u>, 線幅 Caglioti et al. (1958) モデル, 中性原子散乱因子,
等方性原子変位
結果: R_{wP} = 8.42 %, R_P = 6.41 %, R_B = 2.68 %, S = 1.15,

a = 5.41172(1) Å(参考值 5.41165(6) Å), B(Ce) = 0.230(2) Å², B(O) = 0.486(17) Å²

二次元検出器の利用

粉末X線回折 BL で二次元X線検出器利用の有効性が明確なのは,

AichiSR BL5S2 粉末回折ビームライン(公開, 有料, 企業利用で混雑)

Dectris, PILATUS-100K (0.174 mm/pixel) 4 連装

AichiSR BL2S3 企業専用ビームライン (XAS, XRD タンデム構成) (非公開)

Rigaku HyPix-3000 (0.100 mm/pixel) 1 基

二次元検出器を使えば回折環に沿った強度の平均と、強度変動(分散)が容易に 見積もられる。強度変動には「計数統計誤差」「粒子統計誤差」「20 誤差伝播」 (Ida, 2013)の全てが含まれる。

「実験的に誤差評価が可能」な世界で初めてのシンクロトロン粉末回折システム

→ **リートベルト法** (最小二乗法)でも最尤構造推定が可能?

(「一番もっともらしい構造を導く」ことは意図しなかったけれど…)

→ 最適化計算による格子定数や原子座標の値の誤差を評価することが可能。 (これには「どれくらい信頼できる値か」という意味がある)

AichiSR BL5S2 測定・解析例



AichiSR BL5S2 測定・解析例



ほぼ**左右対称**なピーク形状

→ 実質的に**装置収差が存在しない**。

誤差が見積もられているらしいということは?

→ 最小二乗法(リートベルト法)でも最尤推定構造解析ができる。

5. 実験室での一次元検出器の利用

ー次元検出器の利用









封入管X線源 P

PANAlytical X'Celeator 75 µm, 128 strips

Bruker LINXEYE 75 μm, 192 strips

Rigaku D/teX Ultra 250 75 µm, 256 strips

実験室の粉末X線回折装置では、 **Cu Ka 封入管, 一次元 Si スト リップ検出器**構成として, **Ni** フィルタも使える組み合わせに するのがオススメ。

回折光学素子を使うとピーク形 状が崩れ,強度の狂う傾向があ るので,定性分析用途以外では 勧められない。



ー次元検出器利用のメリットとデメリット

利点

ゼロ次元検出器の 100 倍程度以上速く測定できる。

連続走査でストリップごとの積算をする走査法を用いれば「粒子統計誤差」が抑制される(回折に寄与する結晶粒子の数も I00 倍程度以上になる)。

エネルギー分解により蛍光によるバックグラウンドを低減できる場合がある。 Ni フィルタを用いれば, ピーク形状が崩れないので Kα₂ ピークの除去が容易。装 置収差によるピーク形状の変形やピークシフトを自動的に修正できる。弱い Cu Kβ ピークや Ni K-吸収端構造の除去も容易。

難点

ゼロ次元検出器+アナライザと比較するとバックグラウンドは高めになる。 積算前の数値データが提供されるなら「実験的な誤差評価」もできそうなのに, 提供されなさそう。

ー次元検出器 + Ni フィルタ + Cu Kα 線源で 測定したデータの処理

方法

現実的な分光形状モデルと,正確な装置収差モデルを用いて,逆畳み込みー畳み込み処理を施す (Ida et al., 2018a, 2018b, 2018c)。

測定

産業技術総合研究所中部センター *AIST* に設置された

PANalytical X'Pert Pro システム

X線管球:PANalytical EMPYREAN TUBE 9430-033-7310, 45 kV, 40 mA

Ni フィルタ: 0.02 mm 厚

ソーラースリット: 0.04 rad

ー次元検出器:PANalytical X'Celerator, カメラ長 240 mm を用いた。

















実験室型粉末X線回折装置の収差モデル

ー次元検出器と Ni フィルタ, CuKα 線源の組み合わせなら, ほぼ先験的に(実験しなくてもわかる)解析幾何学的な手法で, 満足のいく回折装置のモデル化が完了している (Ida et al., 2018a, 2018b)。X線管球の汚染による寄生ピークは, 一部実験的な方法でパラメータを求めれば除去できる (Ida et al., 2018c)。

- → 装置収差によるピークシフトと変形は自動的に修正できる。
- → 物理的な意味を持たない非対称ピーク形状モデルやピークシフトモデル などを使わずにすむ。

実験室型粉末X線回折装置の収差モデル

X線源の分光強度分布

対数正弦スケール: $\chi_X \equiv \ln \sin \theta = \ln \frac{\lambda}{\lambda_0}$ では畳み込みとして表現される。

軸発散収差

$$\omega_{A}(\Delta 2\theta) \simeq \frac{1}{\Psi^{2}} \int_{-\Psi}^{\Psi} \int_{-\Psi}^{\Psi} \delta \left(\Delta 2\theta + \frac{(\alpha - \beta)^{2}}{4\tan\theta} - \frac{(\alpha + \beta)^{2}}{4\cot\theta} \right) \left(1 - \frac{|\alpha|}{\Psi} \right) \left(1 - \frac{|\beta|}{\Psi} \right) d\alpha d\beta$$

対数正弦・正割複合型スケール (Ida et al. 2018b): $\chi_{\pm} = \pm \frac{\ln[1 + \beta \mp (1 - \beta)\cos 2\theta]}{1 - \beta}$

を用いれば二重の畳み込みとして近似できる。 $\beta = \frac{71 - 14\sqrt{22}}{27}$

平板試料収差

対数正割スケール: $\chi_{FS} \equiv -\ln \cos \theta$ で畳み込みとして表現される。

試料透過性収差

(条件つきで) 対数正接スケール: $\chi_T \equiv \ln \tan \theta$ で畳み込みとして表現される。

「逆畳み込み・畳み込み」処理

1. 偽ピーク・汚染ピークの除去

「現実的な分光強度形状」に関する「逆畳み込み」処理と、

「仮想的な左右対称・単一ピーク形状」に関する「畳み込み」処理を 同時に施せば,光源由来の背景強度の飛び,偽ピーク・汚染ピークの除去が できる。

2. 装置収差によるピーク位置シフトの補正と非対称な変形の修整

「装置収差関数モデル」に関する「逆畳み込み」処理と、

「対称化した装置収差関数モデル」に関する「畳み込み」処理を 同時に施せば、位置シフトと非対称な変形を除去できる。 奇数次キュムラントがゼロになり、偶数次キュムラントは不変。 1次・3次キュムラントのみ正確な近似モデルでも有効。

文献

Alexander, L., Klug, H. P. & Kummer, E. (1948). "Statistical factors affecting the intensity of x-rays diffracted by crystalline powders," J. Appl. Phys. 19, 742–253.

De Wolff, P. M. (1958). "Particle statistics in x-ray diffractometry," Appl. Sci. Res. B 7, 102–112.

- Ida, T. (2013). "Powder x-ray structure refinement applying a theory for particle statistics," Solid State Phenomena, **203–204**, 3–8.
- Ida, T. (2016). "Experimental estimation of uncertainties in powder diffraction intensities with a two-dimensional x-ray detector," *Powder Diffr.* **31**, 216–222.
- Ida, T. & Izumi, F. (2011). "Application of a theory for particle statistics to structure refinement from powder diffraction data," J. Appl. Cryst. 44, 921–927.
- Ida, T., Ono, S., Hattan, D., Yoshida, T., Takatsu, Y. & Nomura, K. (2018a). "Deconvolution-convolution treatment on powder diffraction data collected with Cu Kα x-ray and Ni Kβ filter," *Powder Diffr.* **33**, 80–87.
- Ida, T., Ono, S., Hattan, D., Yoshida, T., Takatsu, Y. & Nomura, K. (2018b). "Improvement of deconvolution-convolution treatment of axial-divergence aberration in Bragg-Brentano geometry," *Powder Diffr.* **33**, 121–133.
- Ida, T., Ono, S., Hattan, D., Yoshida, T., Takatsu, Y. & Nomura, K. (2018c). "Removal of small parasite peaks in powder diffraction by a multiple deconvolution method," *Powder Diffr.* **33**, 108–114.
- Toraya, H. (1998). "Weighting scheme for the minimization function in Rietveld refinement," J. Appl. Cryst. 31, 327–332.