

監査証跡データに基づくサンプリング SDV に関する研究

品質マネジメント研究

5215F004-5 大島一真
指導教員 棟近雅彦

A Study on the Method for Sampling SDV Based on Audit Trail Data

OSHIMA Kazuma

1. 研究背景と目的

製薬会社は、治験を医療機関に依頼している。医療機関では、医師や治験コーディネーター（Clinical Research Coordinator:以下、CRC）が、被験者から得られたデータを医療記録（以下、原資料）に残す。そして、原資料の中から、治験に必要なデータを症例報告書（Case Report Form:以下、CRF）に転記する。その際、治験の実施状況を確認する職種のモニターが、SDV（Source Data Verification）を実施する。なお、SDV とは、原資料と CRF の記載内容の一致を、目視で確認する作業を指す。

近年、医薬品の開発コストを低減させるため、SDV の効率化が唱えられている。従来は、CRF の全データに SDV を実施しており、膨大な時間を費やしている。そこで、各データの重要度を考慮し、SDV を行う項目や頻度を絞るといったサンプリング SDV が検討されている。しかし、標準的な方法は確立しておらず、経験的に SDV を行う項目や頻度を絞り、サンプリング SDV を実施している。

そこで本研究では、電子 CRF へのデータ処理が時系列に記録されたデータ（以下、監査証跡データ）を用いて、誤りの発生頻度や影響度を分析し、その結果をもとに、サンプリング SDV の設計方法を提案することを目的とする。

2. 従来研究と本研究のアプローチ

2.1. 従来研究

日本製薬工業協会の臨床評価部会[1][2]は、SDV の効率化に向けた取り組みとして、重要度に基づきデータを選択するサンプリング SDV を提案している。この方法では、まず、対象の試験におけるデータの重要度を評価する。そして、重要度が高いデータは全症例 SDV を行い、重要度が低いデータは SDV の頻度を減らすという方針をとる。また、重要度が高いデータとして、「患者の存在」、「同意取得」、「有害事象情報」、「主要評価項目」、「適格性」の 5 項目が挙げられている。

しかし、従来研究では、重要度が高いデータをどのように選択したかのプロセスが明らかではない。そのため、SDV が必要とされるデータ（以下、SDV 対象データ）の漏れや、SDV の不必要なデータが、過度に選択されている可能性がある。

2.2. 本研究のアプローチ

本研究では、まず、サンプリング SDV の設計方法の検討にあたり、CRF に入力されたデータの誤り（以下、データの誤り）に着目する。なお、データの誤りの例として、原資料から CRF への転記ミスや、原資料と CRF の記載内容が異なることなどが挙げられる。そして、製造業にお

ける検査設計の考え方を参考に、SDV 対象データを選択する際に、「データの誤りの発生頻度」と「データの誤りが、治験の評価や信頼性に与える影響度（以下、データの影響度）」の 2 項目を考慮する。

つぎに、これらの事項を考慮して、SDV 対象データを選択する方法を検討する。この際、「データの誤りの発生頻度」を明らかにするため、過去の治験で得られた監査証跡データを用いて、データの誤りを分析する。そして、この分析結果より、サンプリングの単位を決定する。一方、「データの影響度」を明らかにするため、製薬会社の治験の専門家への調査を行う。以上をふまえ、サンプリング SDV の設計方法を提案する。

3. サンプリング SDV の設計方法の提案

3.1. SDV 対象データ選択時に考慮すべき事項の検討

サンプリング SDV の設計は、どの項目を、どのような方法でチェックし、どう判定するかを決める必要がある。これは、製造業における検査の設計と同様といえる。そこで、検査設計に関する文献調査の結果から、SDV 対象データを選択する際に考慮すべき事項を検討した。

製造業の検査設計では、検査対象を決定する際、「不良の発生頻度」、「不良が製品に与える影響度」、「不良の検出難易度」の 3 点を明らかにすることが必要とされている。

そこで、検査で見つかる製品の不良を、SDV ではデータの誤りと捉えた。そして、SDV 対象データの選択時に、「データの誤りの発生頻度」と「データの影響度」の 2 項目を考慮することにした。この際、「データの誤りの検出難易度」は SDV では評価は変化しないと考え、本研究では除外した。

3.2. 監査証跡データの分析方法の検討

3.1 節で示した SDV 対象データを選択する際に考慮すべき事項のうち、「データの誤りの発生頻度」を明らかにするため、監査証跡データを分析した。なお、分析に用いた監査証跡データの概要を表 1 に、監査証跡データの一例を表 2 に示す。

表 1. 用いた監査証跡データの概要

	薬効	用いた症例数	Excelの行数
試験 α	がん	計18症例 (全2施設分)	246286行
試験 β	高血圧	計6症例 (3施設×2症例)	10094行
試験 γ	がん	計17症例 (全5施設分)	278599行
試験 δ	インフルエンザ	計20症例 (10施設×2症例)	59890行

表 2. 監査証跡データ

施設	Form名	Field名	ログ番号	アクション	誰が	時刻
A	バイタルサイン	体温	0	「36.7」を入力した.	CRC	2015/6/11 5:47
A	バイタルサイン	脈拍数	0	「96」を入力した.	CRC	2015/6/11 5:47
A	手術歴	開始日	0	SDVをした.	モニター	2015/6/11 5:51
...

監査証跡データは「施設名」や「Form名」など13列で構成されており、CRFへのアクションがとられた時刻ごとに記録される。なお、CRFのFormとは、CRFのページ名であり、数項目のFieldから構成される。

この監査証跡データは、異なるFormやFieldに対するアクションが、単に時系列順に記録されるだけである。そのため、特定の入力されたデータが固定(ロック)されるまでの経緯を辿ることは困難であり、このままの形ではデータの誤りの分析が行えない。そこで、入力されたデータの一連のプロセスを切り出せるように並び替えた。

表 3. 切り出したデータ群(一部)

施設	Form名	Field名	ログ番号	アクション	誰が	時刻
A	バイタルサイン	体温	0	「36.7」を入力した.	CRC	2015/6/11 5:47
				「36.9」を入力した.	CRC	2015/8/26 9:43
				データをフリーズした.	モニター	2015/8/28 1:22
				データをSDVした.	モニター	2015/9/3 1:37
				レビュー内容に問題がないことを確認した.	DM	2016/1/10 8:38
				電子署名をした.	Pir	2016/2/15 1:09
				データをロックした.	DM	2016/2/24 4:23

表3のように、監査証跡データの「施設名」から「ログ番号」までの列が同じ内容のとき、入力されたデータの一連のプロセスを切り出したことになる。

つぎに、切り出したデータ群の中から、データの誤りを抽出する。そこで、切り出したデータ群の中から、データの誤りの可能性がある変更があったデータを抽出し、それらを以下の3通りに分類した。

(ア) クエリ発行で見つかったデータの誤り

データに疑義がある場合に、CRCなどへの問い合わせとしてクエリが発行される。(ア)は、このクエリによって見つかったデータの誤りである。なお、クエリは事前に設定されたプログラムによるチェックや、モニターやデータマネージャーによるマニュアルを用いたチェックなどによって発行される。監査証跡データ上では、クエリと分かるフラグが示されている。

(イ) CRCが自ら気付いたデータの誤り

これは、CRCの見直しによって、自ら気付いたデータの誤りである。本研究では、監査証跡データ上で、入力されてから1日以内に変更されたデータと仮定した。

(ウ) SDVによって見つかったデータの誤り

これは、モニターが実施したSDVによって見つかったデータの誤りである。本研究では、監査証跡データ上で、入力されてから2日以降に変更されたデータと仮定した。また、その中でも、空欄だった項目に新しくデータが入った場合と、治験中にデータが新しく更新されたと明らかに考えられる場合は除外した。

これらの3つの分類の中で、(ウ)がサンプリングSDVで見つけるべき誤りと考えられる。そこで、切り出した一連のプロセスの中に、(ウ)があるかを判断する作業を繰り返し、この発生件数を集計した。

3.3. サンプリングの単位の検討

3.2節の監査証跡データの分析方法を用い、データの誤

りの発生頻度を求め、その結果から、サンプリングの単位を決定する。まず、データの誤りの発生頻度を求めるため、表1の分析対象について、試験、施設、症例、CRFのForm、Fieldの単位でデータの誤りの件数を集計した。なお、データの誤りの発生割合は、データの誤りの件数を分子、入力されたデータの総数を分母として算出した。結果の一部を表4に示す。

表 4. データの誤りの発生頻度(一部)

試験	施設名	症例名	データ数	症例単位		施設単位		試験単位	
				誤りの件数	発生割合	誤りの平均件数	発生割合	誤りの平均件数	発生割合
α	V	V-1	4806	201	4.2%	121.4	4.58%	123.9	5.56%
					
		W-1	1825	200	11.0%				
β	X	X-1	549	1	0.2%	1.0	0.29%	1.5	0.48%
		X-2	152	1	0.7%				
					
γ	A	A-1	4577	145	3.2%	101.8	3.53%	72.6	2.43%
		A-2	2855	134	4.7%				
					
δ	J	J-1	646	0	0%	0	0%	1.5	0.22%
		J-2	646	0	0%				
					

表4より、試験、施設、症例単位ごとのデータの誤りの発生件数と発生割合が明らかになった。試験単位で見ると、薬効が「がん」の試験αとγのデータの誤りは比較的多く、試験βとδはほぼ発生していなかった。また、施設、症例単位では、それぞれ多少の値の違いはあるが、データの誤りの出方に傾向は見られなかった。

つぎに、試験γのForm単位でデータの誤りを集計した結果を示す。

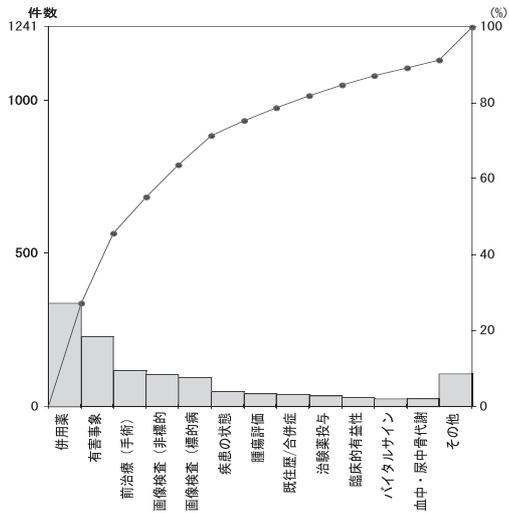


図 1. 試験γのForm単位集計時のパレート図

図1より、Form単位で集計した場合、試験γの全37Form中8Formで累積80%を超えていた。また、試験αも同様の結果が得られた。一方、CRFのField単位で集計した場合は、傾向が見られなかった。以上より、サンプリングは、集計時に傾向が見られたForm単位とした。

3.4. データの影響度の検討

3.1節で示した考慮すべき事項のうち、「データの影響度」を検討した。この際、試験αを事例とし、製薬会社の治験の専門家に対し、データの影響度を調査した。なお、3.3節の結果より、データの影響度の評価はForm単位とした。また、必ずSDVすべきデータを5点、SDVをほぼ

必要としないデータを1点の5段階評価とした。さらに、各評点を付けた理由も調査した。結果の一部を表5に示す。

表5. 試験αのデータの影響度の評価結果(一部)

影響度	Form名	評価理由	Form数
5	System Enrollment	症例の存在を確認するため	10
	Adverse Events	本試験の主目的のため	
	
4	Target Tumor Assessments	探索的評価項目のため	8
	
3	Demographics	適格性関連項目のため	16
	Prior Cancer Therapy		
	...		
2	Post Study Treatment	解析に使用されないため	7
	Prior and Concomitant Medications	重要ではないため	
	
1	Continuation	データの操作制御用のため	4
	

表5より、試験αの各Formの影響度が明らかになった。さらに、別の試験の評点を付ける際の観点を明確にするため、評点ごとの評価理由を整理し、表6の評価基準を作成した。

表6. 評価基準(一部)

評点	評価基準
5	有害事象のデータである
	適格性の判定結果のデータである
	主要評価項目である
	...
3.4	探索的評価項目である
	有害事象を除く安全性評価項目である
	...
1.2	解析に必要なないデータである
	EDCの操作制御用のデータである
	...

表6に示すように、影響度は5段階で評価されたが、今回は1試験分の評価結果であり、評点3、4と評点1、2の違いに明確な基準を設けることは困難だったため、実際の評価は3段階で行うことにした。今後は、複数の試験の評価結果を蓄積することで、より精緻な評価基準が作成できると考えられる。

3.5. サンプリング SDV の設計方法

STEP1: 提案方法を適用する試験の決定

サンプリング SDV を適用する試験を決定する。また、この適用対象の試験と薬効が類似する、過去の試験を選択する。

STEP2: CRF の共通 Form の把握

サンプリング SDV を適用する試験と、過去に実施した試験で共通する Form を把握する。Form 名が一致していない場合でも、Form の記載内容が試験間で対応していれば共通しているとする。

STEP3: データの誤りの発生件数の集計

過去に実施した試験の監査証跡データから、3.2 節の分析方法と定義を参考に、SDV によって見つかったデータの誤りの発生件数を Form ごとに集計する。

STEP4: データの影響度の評価

3.4 節の評価基準を参考に、Form ごとにデータの影響度を5段階で評価する。

STEP5: SDV 対象データの選択

データの誤りの発生頻度に関わらず、影響度5点のFormはSDV対象、影響度1,2点はSDV対象外とする。影響度3,4点かつ、STEP2で共通としたFormは、過去の試験で誤りの件数が多かったFormからSDV対象データとする。なお、累積何%までのFormをSDV対象とするかは試験ごとに設定する。また、STEP2で共通しなかったFormもSDV対象とする。

4. 事例への適用と効果の検証

4.1. 事例への適用

STEP1. 提案法を適用する試験の決定

試験αは、試験γと薬効が同じであり、誤りの発生頻度も同程度であることから、試験γを過去に行った試験として、試験αに対して提案法を適用することにした。

STEP2. CRF の共通 Form の把握

試験αと試験γのCRFにおいて、共通するFormを把握した。この際、Form名が一致している場合以外にも、Formの記載内容ごとに大分類を設け、共通しているかを判断した。その結果を以下の表7に示す。

表7. 試験αとγのForm対応表(一部)

分類	Form名	
	試験α	試験γ
システム登録	System Enrollment	プライマリーフォーム
被験者背景, 同意取得	Informed Consent	被験者背景
	Demographics	
バイタルサイン	Vital Signs	バイタルサイン
適格性	Subject Eligibility	適格性基準
	Subject Enrollment	
...
有害事象	Adverse Events	有害事象
再同意	Re-informed Consent	再同意
総合コメント	General Comments	総合コメント

表7より、試験γのFormが、試験αの全45Form中25Formと対応付いた。

STEP3. データの誤りの発生件数の集計

試験γの監査証跡データから、3.2節の分析方法と定義に基づいて、SDVによって見つかったデータの誤りの発生件数を表7の大分類ごとに集計した。

STEP4. データの影響度の評価

3.4節で、試験αのFormごとにデータの影響度を評価したため、その結果を用いた。

STEP5. SDV 対象データの選択

STEP4で影響度5点となった10FormをSDV対象データ、影響度1,2点となった11FormをSDV対象外とした。そして、影響度3,4点かつ、STEP2で共通としたFormにおいて発生した、SDVによって見つかったデータの誤りのうち、累積90%以内をSDV対象データとした。その結果を以下の図2に示す。

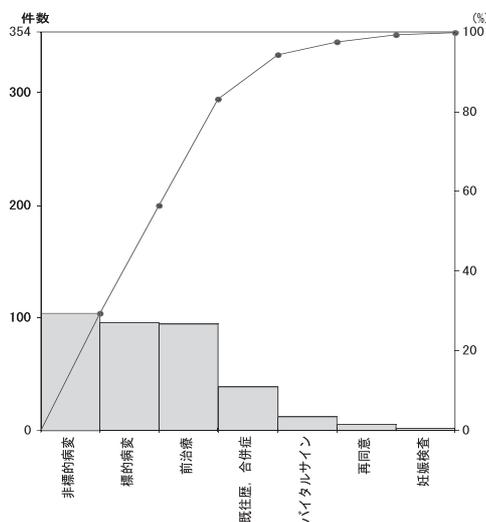


図2. データの誤りの件数のパレート図

図2の「非標的病変」から「既往歴，合併症」の大分類までの6FormがSDV対象データとなった。さらに，STEP2で共通とされなかった13Formを加え，試験αでは計30FormがSDV対象データとなった。

4.2. 効果の検証

提案法の有用性を確認するため，比較対象として既存のサンプリング案（以下，既存案）を挙げ，4.1節と同様に試験αに適用した。既存案の概要は以下の通りである。

- ・ 治験の実施設をA, B, Cの3段階で評価する。なお，Aが良い施設，Cが悪い施設である。そして，評価結果より，各施設のSDVの方法を変更する。
- <A評価の施設>
症例の1/4は，影響度3,4,5点のFormをSDV。
症例の3/4は，影響度5点のFormをSDV。
- <B評価の施設>
症例全て，影響度3,4,5点のFormをSDV。
- <C評価の施設>
症例全て，全項目SDV。

なお，A評価の施設の場合の「症例の1/4」は，当施設における症例をランダムに5回選択し，それぞれの結果の平均値を用いた。

提案法と既存案の結果を比較する際，良し悪しを比較するための評価指標が必要である。そこで，3.1節同様，製造業の検査を参考に，検査の良し悪しを評価する際に考慮される労力と検出力に着目し，以下の表8に示す評価指標を5つ挙げた。

表8. 評価指標

評価指標	
(1)	SDV対象データとなったForm数
(2)	SDV対象データとなった，データの影響度1, 2点のForm数
(3)	SDV対象データとなった，データの影響度5点のForm数
(4)	検出できたデータの誤りの件数
(5)	データの影響度で重みづけをした，検出できたデータの誤りの件数

表8の(1)と(2)はサンプリング案の労力を測る指標で，値が小さい方が良い。(3)(4)(5)は検出力を測る評価指標である。なお，(5)は影響度の高いデータの誤りが多く検出できたかを評価する指標である。

これらの指標を，提案法と既存案の事例適用の結果から求めた。また，全項目SDVした場合を100%とし，それに対する割合を算出し，表のカッコ内に示した。表9に結果の一部を示す。なお，既存案は，試験αの施設VとWの2施設がA, B, C評価だった場合の全9通りを適用しており，例えば[AC]は施設VがA評価，施設WがC評価の場合を表している。

表9. 提案法と既存案の適用結果(一部)

評価指標	本研究	[AA]	[AC]	[CC]
(1)	540(67%)	300(37%)	613(76%)	810(100%)
(2)	0(0%)	0(0%)	121(61%)	198(100%)
(3)	180(100%)	180(100%)	180(100%)	180(100%)
(4)	1829(82%)	1036(46%)	1790(80%)	2231(100%)
(5)	485(79%)	340.2(55%)	522.8(85%)	615(100%)

表9の[AA]が最も積極的にサンプリングを行った場合，[CC]はサンプリングを行わず，全項目SDVをした場合である。まず，[AA]と比較すると，労力の面は劣るが，検出力は明らかに大きな値である。さらに，検出力の面で提案法と近い値となった[AC]と比較した場合，提案法の方

が労力の面で良い値であり，効率的にデータの誤りが検出できている。以上より，提案法は，労力と検出力の両面を考慮できた提案といえる。しかし，今回は1事例での検証であるため，複数の試験に適用した結果を確認する必要がある。

5. 考察

従来では，データの重要度の捉え方が明らかではなく，経験的に重要と考えられるデータをSDVの対象としていた。そこで本研究では，SDV対象データを選ぶ際に考慮すべき事項を，検査設計の考え方を利用し，明らかにした。そして，考慮すべき事項である「データの誤りの発生頻度」と「データの影響度」を基準とすることで，SDV対象データを一意に選択することを可能とした。

監査証跡データは，CRFの作成の経緯をすべて記録したものであり，データの信頼性を担保するために用いられる。そのため，監査目的以外で，このデータの分析はされていなかった。そのため，どのような視点や単位で分析すれば，サンプリングSDVの設計に活かせるのかは明確でなかった。そこで，監査証跡データから抽出可能な「データの誤り」に着目した。そして，データの誤りを様々な単位で分析することで，発生頻度に違いが表れる単位を明らかにし，過去の知見を活用したサンプリングSDVを実施できるようになった。これより，監査証跡データの新たな活用方法を明らかにした。

本研究では，監査証跡データの分析方法を用いて，考え得るサンプリングSDVの候補の中から，データの誤りの出方に傾向がある，Form単位のサンプリングに決定した。施設単位や症例単位のサンプリングでは，データの誤りの出方に傾向がないため，データの誤りの発生頻度は施設や症例に依存してしまう。これに対し，提案法のForm単位のサンプリングでは，誤りの発生頻度が多いデータから，SDV対象を選択できる。さらに，データの影響度も考慮することで，重要度が高いデータを効率よく選択することが可能である。以上の理由より，提案法の有用性が高くなったと考えられる。しかし，この結果は，4試験分の監査証跡データの分析に基づいたものであり，今後分析対象を広げ，Form単位のサンプリングの妥当性を確認する必要がある。

6. 結論と今後の課題

本研究では，SDV対象データを選択する際に考慮すべき事項を挙げ，監査証跡データの分析や製薬会社への調査から，それらについて明らかにした。また，その結果に基づいたサンプリングSDVの設計方法を提案した。そして，実際に試験に提案法を適用することで，その有用性を確認した。

今後の課題は，分析対象とする試験数を増やした際の，サンプリングの方針の再検討が挙げられる。

参考文献

- [1] 日本製薬工業協会医薬品評価委員会臨床評価部会(2009)：“SDVの効率化検討”
- [2] 日本製薬工業協会医薬品評価委員会臨床評価部会(2013)：“モニタリングの効率化に関する提言”