

L1C12 - Tool 4: Secure Multi-Party Computation

0:00 so in the last several concepts we've
0:01 been walking through several different
0:03 tools that together are coming together
0:05 to build the remote data science
0:07 ecosystem
0:08 and in the last concept we talked about
0:10 differential privacy which makes it
0:12 possible to to add automation to the
0:14 process by which you can download your
0:16 results automatically
0:18 from a remote server that you've been
0:20 doing data science in but we encountered
0:23 this this sort of next problem which was
0:25 you know what does it mean if we needed
0:27 to actually do data science against
0:29 multiple organizations at the same time
0:31 where data at each organization needed
0:34 to touch each other as a part of the
0:36 algorithm right meaning we're doing a
0:38 join or or some type of interaction
0:41 where there needs to be arithmetic
0:42 between data that's at one location data
0:44 it's another location without either
0:46 those data points being able to
0:48 to leave right this is not something
0:50 that remote execution or sample data or
0:54 or differential privacy are particularly
0:56 well suited to solve and that brings us
0:59 to our fourth and final tool that we're
1:00 going to cover in this lesson which is
1:02 called secure multi-party computation
1:04 now i got to say secure multi-party
1:06 computation is one of my absolute
1:08 favorite tools it is
1:10 i think it's easy to say that it's it's
1:12 the most magical piece of technology
1:14 that i've ever come across before and
1:16 i'm super excited to share with you if
1:17 you haven't come across it before
1:18 so the textbook definition of secure
1:20 multi-party computation is one where
1:22 multiple people can combine their
1:24 private inputs to compute a function
1:26 without revealing their inputs to each
1:28 other
1:29 this is a little bit wordy you know this
1:30 is sort of the wikipedia definition
1:32 right what i like to think of it is is
1:34 the implication is that multiple people
1:35 can share ownership of a number
1:38 and share ownership of a number let's
1:41 look at an example
1:42 so let's say i had the number five right
1:44 and i split this into shares think of it
1:47 like shares of a company right shares of
1:50 ownership you know i'll split it into a
1:51 two and a three in this particular case
1:52 the algorithm right for for
1:55 combining or decrypting these shares is
1:57 just to add these two shares together

ここ数回のコンセプトでは
いくつかの異なる場所を歩いています
一緒に集まるツール
リモートデータサイエンスを構築する生態系
そして前回話したコンセプトで
それを可能にする**差分プライバシー**
に自動化を追加することが可能
ダウンロードできるプロセス
自動的に結果が得られます
これまでに使用していたリモートサーバーから
データサイエンスを行っているのですが、
これは次の問題でした
必要だった場合、それが何を意味するか知っていますか
実際にデータサイエンスを行うには
複数の組織を同時に
各組織のデータが必要な場所
の一環としてお互いに触れること
アルゴリズムは正しく、私たちが実行していることを意味します
参加する、または何らかの種類の対話
算術が必要な場所
1 つの場所にあるデータ間
どちらも無い別の場所です
それらのデータポイントは、
正しく去ることは何かではありません
リモート実行またはサンプルデータ、または
または差分プライバシーは特に
解決するのに適しており、それが私たちにもたらします
私たちの4番目で最後のツールへ
このレッスンで取り上げるのは
安全なマルチパーティ計算と呼ばれる
今、私は安全なマルチパーティについて言わなければなりません
計算は私の絶対的なものの一つです
お気に入りの道具です
それはそうだとするのは簡単だと思う
最も魔法のようなテクノロジー
私がこれまでに会ったことと、
もしよろしければ、あなたと共有できることをとても楽しみにしています
あなたはこれまでに遭遇したことがありません
つまり、安全性の教科書的な定義は
マルチパーティ計算は次のようなものです。
複数の人が自分の意見を組み合わせることができます
関数を計算するためのプライベート入力
それぞれの意見を明らかにすることなく、
他の
これは少し冗長です、あなたはこれを知っていますか
それはウィキペディアの定義のようなものです
そうです、私が考えたいのはそれです
意味するところは、複数の人が
番号の所有権を共有できる
番号の所有権を共有しましょう
例を見てください
それで、私が 5 という数字が正しかったとしましょう
そしてこれをいくつかの株に分割しました 考えてみてください
会社の株式のような権利の株式
所有権は分割します
この特定のケースでは 2 と 3
に適したアルゴリズム
これらの共有を結合または復号化することは、
これら 2 つの共有を合計するだけです

1:58 right so if you have all the shares you
2:00 know what the number is right but if you
2:01 don't have all of shares you don't know
2:03 what the number is right so i take these
2:04 shares and i'll give them to my friends
2:06 marianne and bobby right
2:08 and then i will disappear
2:10 and between marianne and bobby
2:12 is this number five right so you know
2:15 marianne is number two bobby has a
2:16 number three two plus three equals five
2:17 right
2:18 but neither marianne nor bobby know the
2:21 value that's that's sort of encrypted
2:23 between them because neither of them
2:25 have all of the shares right so this
2:27 gives us this this encryption property
2:29 where neither of them knows the hidden
2:30 value
2:31 but it also gives us the second property
2:32 which is **shared governance** because the
2:34 number can only be used if everyone
2:37 agrees if all the shareholders agree put
2:40 another way all the shareholders in this
2:41 particular algorithm have veto power
2:44 over what this particular number can be
2:46 used for
2:48 but perhaps the most extraordinary part
2:50 is that while this number is in this
2:52 sort of **encrypted**
2:54 **shared governance** state
2:56 we can perform arithmetic
2:58 so let's say
3:00 mary and bobby
3:01 got together and they decided you know
3:02 what let's multiply our hidden encrypted
3:04 number by two
3:07 so if marianne takes her share
3:08 multiplies it by two and bobby takes his
3:10 share and multiplies it by two then the
3:12 result is a four and a six which sum to
3:15 equal ten which means that they've taken
3:17 their encrypted five and they've
3:18 multiplied it by two even though
3:21 neither of the shareholders know the
3:23 **value** of the number they're encrypting
3:25 right
3:26 and the the big takeaway is that there's
3:28 a whole host of algorithms to perform
3:30 all sorts of mathematical statistical
3:32 analysis while numbers are in this
3:34 shared state right and the second
3:37 thing i want you to take away is that
3:39 models and data sets you know these
3:41 these **tensors** these these underlying
3:43 data structures underneath data science
3:45 are just large collections of numbers
3:47 which we can individually encrypt
3:51 right and so so where does this leave us
3:53 okay so
3:54 so remote data can remain a remote
3:56 machine we do remote execution we've got
3:59 surgeon sample data which allows us to
4:00 feature engineer using toy data we've

そうです、すべての株式を持っている場合は、
正しい数字はわかっていますが、もしあなたが
知らない株をすべて持っているわけではありません
正しい番号は何ですか、それでこれを受け取ります
シェアして友達にあげます
マリアンヌとボビー右
そして私は消えます
そしてマリアンヌとボビーの間
この5番は正しいですか？
マリアンヌは2位です ボビーは
数字の 3 2 プラス 3 は 5 に等しい
右
でもマリアンヌもボビーもそのことを知らない
ある種の暗号化された値
彼らの間では、どちらでもないの
すべての共有が正しいので、これは
この暗号化プロパティを提供します
彼らのどちらも隠されたものを知らない場所
価値
しかし、これにより 2 番目のプロパティも得られます
これは**共有ガバナンス**です。
この番号は全員が使用できる場合にのみ使用できます
株主全員が同意すれば同意する
別の方法では、この株主全員が
特定のアルゴリズムには拒否権がある
この特定の数値がどの程度になるのか
のために使用される
しかしおそらく最も特別な部分は
この数字がこの中にある間はということですか
一種の**暗号化された**
共有ガバナンス状態
私たちは算術を実行できます
だから言ってみましょう
メアリーとボビー
集まって、彼らは知っていると言った
隠された暗号化されたものを何倍にしましょう
2つずつ数える
それでマリアンヌが彼女の分け前を奪ったら
それを2倍すると、ボビーは彼のものを受け取ります
共有して 2 倍して、
結果は 4 と 6 で、合計すると次のようになります。
10 に等しい、つまり彼らが取ったことを意味します
彼らの暗号化された5つ、そして彼らは
たとえそれを2倍したとしても
株主のどちらも知りません
暗号化している数値の**値**
右
そして最大のポイントは、
実行する多数のアルゴリズム
あらゆる種類の数学的統計
数字が入っている状態での**分析**
共有状態権と 2 番目
あなたに奪ってほしいものはそれです
あなたが知っている**モデルとデータセット**
これらの**テンソル** これらの**基礎**となる
データサイエンスの**基盤となるデータ構造**
単なる数値の大きなコレクションです
個別に暗号化できる
そうです、それで、これは私たちをどこに残すのでしょうか
そして
リモートデータをリモートのままにできる
私たちが持っている**リモート実行を行うマシン**
外科医のサンプルデータにより、
私たちが持っているおもちゃのデータを使用した**機能エンジニア**

4:02 got formal rigorous privacy budgeting
4:05 that means that we can download or or
4:07 **decrypt our secure multi-party**
4:09 **computation results automatically based**
4:11 **on** whatever **privacy budget** has been
4:12 allocated to us
4:14 and finally
4:17 if we want to send in
4:20 some sort of
4:21 model or or statistical result that we
4:25 want to make sure that the data owner
4:26 doesn't have the ability to steal so if
4:28 i'm sending an ai model into a hospital
4:30 to learn from the data
4:32 right and and i want to make sure they
4:33 can't steal that model i can use secure
4:35 multi-party computation to encrypt the
4:38 values
4:39 right so that i'm a shareholder they're
4:42 a shareholder
4:43 and neither of us can can steal each
4:46 other's data despite the fact that we
4:47 can compute
4:49 a smarter model right a smarter ai than
4:52 the next smart ai or if we wanted to do
4:54 a join across multiple different data
4:57 owners we could take each number that we
5:00 want to do the join across split it into
5:01 multiple shares
5:03 and as long as each number that wants to
5:04 participate in computation
5:06 can can be distributed across all the
5:08 shareholders so you know if it's me and
5:09 two hospitals right where there's
5:11 hospital a and hospital b hospital a
5:14 takes their data and splits it into
5:15 shares and gives some to hospital b and
5:17 hospital b takes their data and splits
5:19 into shares and gives one set of shares
5:20 to hospital a and all of a sudden i can
5:22 request
5:24 encrypted computation across data sets
5:26 from hospitals a and b so that that
5:28 means that from from my perspective
5:31 like i can just view
5:33 as a data scientist
5:36 the world's organizations kind of like
5:38 it's just one big data set
5:40 right from from my perspective
5:43 as long as they're willing to
5:45 send shares to each other from time to
5:47 time which which again the act of
5:48 sending a share does **not reveal any**
5:50 **information** about the underlying data it
5:51 just says **hey**
5:52 i'm open to computing
5:56 with you right and the result of
5:58 that computation we will collectively
6:00 decide as shareholders whether the data
6:02 scientist should be allowed to see it
6:04 right so from the perspective of the
6:05 data owner
6:07 they they can choose who they allow to
6:08 who they want to participate with right

正式に厳格なプライバシー予算を設定した
つまり、ダウンロードできる、または
安全なマルチパーティを復号化します
計算結果に基づいて自動的に
プライバシーに関する予算がどのようなものであっても
私たちに割り当てられた
そして最後に
送りたい場合は
ある種の
私たちが作成したモデルまたは統計結果
データ所有者であることを確認したい
盗む能力がないので、
AIモデルを病院に送り込んでいます
データから学ぶ
そうです、そして私は彼らがいることを確認したいのです
そのモデルは盗めないで**安全に使用できます**
マルチパーティ計算による暗号化
価値観
そうです、私は彼らの株主なのです
株主
そして私たちはどちらもそれを盗むことはできません
私たちが行っているにもかかわらず、他人のデータ
計算できる
よりスマートなモデル、よりスマートな AI
次のスマート AI または私たちがやりたいかどうか
複数の異なるデータ間の結合
所有者は、私たちが取得した各番号を取得できます
分割して結合したい
複数のシェア
そして、希望する各番号が続く限り、
計算に参加する
すべてに分散できます
株主だから、それが私かどうか知っていますか？
すぐそこに病院が2つある
病院Aと病院B 病院A
データを取得して分割します
一部を病院bに分けて渡し、
b 病院はデータを取得して分割します
株式に分割し、1 セットの株式を付与します
病院に行く我突然できるようになりました
リクエスト
データセット全体での暗号化された計算
病院aとbから
つまり、私の視点から見ると
ただ見ることができるように
データサイエンティストとして
世界の組織は似たようなものです
それは単なる 1 つの大きなデータセットです
私の視点から見
彼らが喜んでる限り
相互に株式を送信し合う
もう一度どの行為が行われるか
共有を送信しても何も明らかにされません
基礎となるデータに関する情報
ただ「**ねえ**」と言うだけ
私はコンピューティングに対してオープンです
あなたと一緒に正しく、そしてその結果
その計算を私たちは集会的に行います
データが正しいかどうかを株主として**決定します。**
科学者はそれを見ることを許されるべきだ
そうです、その観点から見ると
データ所有者
彼らは誰を許可するかを選ぶことができます
誰と一緒に参加したいのか

6:10 who who and they're able to maintain
6:12 long-term control
6:14 not just over their own data but over
6:16 all all derivative data science answers
6:20 based on their data right and
6:22 collectively work with the other
6:23 shareholders to answer the question of
6:25 do we allow this data scientist to
6:27 answer this question using our
6:29 information
6:30 right
6:31 but but my perspective from the data
6:32 scientist is is that
6:34 i just view it as like the world's data
6:36 i just do my data science download my
6:39 results thanks to differential privacy
6:40 and and i have extraordinarily accurate
6:43 results because it's coming from the
6:45 world's institutions
6:46 right and so i hope that you as you see
6:48 the combination of these these building
6:51 tools together working working hand in
6:53 hand in like a cohesive remote data
6:56 science interface that it starts to look
6:58 like you know you as data scientists can
7:00 sit at a portal to this new internet
7:03 this data science internet with with
7:05 individual private data servers living
7:07 at institutions all around the world
7:09 where you can answer questions using
7:12 using all the worlds of available
7:13 information that is relevant to your
7:16 topic without ever needing to acquire a
7:18 copy of that information in the process
7:19 right
7:20 but that data owners have the ability to
7:23 **with a high degree of automation**
7:25 with a high degree of automation
7:28 **serve you and thousands millions of**
7:31 **other data scientists along along the**
7:32 **way**
7:33 without having to do all this sort of
7:36 manual red tape sort of risk mitigation
7:39 that that old school data science
7:41 tools and techniques require so um
7:44 **i hope you found this concept to be**
7:45 **interesting**
7:46 in the next concept we're going to go
7:48 one step further and really try to
7:51 say okay given this technology
7:55 what and how do these institutions
7:56 actually make these decisions what what
7:58 what is it really going to look like
8:00 what are what are these servers you know
8:01 you could you say these algorithms that
8:03 that are going to be able to allow
8:04 people to to you know set privacy
8:06 budgets or or or approve projects
8:09 collectively group what does that
8:10 actually look like at the end of the day
8:12 and well we're not going to cover all of
8:13 it in this lesson in the next concept we
8:15 are going to lay out a little bit of the
8:17 base definitions that set us up for the

誰が誰を維持できるのか
長期管理
自分自身のデータだけでなく、
すべてのすべての派生データサイエンスの回答
データ権に基づいて、
他の人と共同で作業する
株主が質問に答える
このデータサイエンティストに許可しますか？
私たちの質問を使ってこの質問に答えてください
情報
右
でもでも、データから見た私の視点
科学者はそれです
私はそれを**世界のデータのように見ている**だけです
データサイエンスを行うだけです。
差分プライバシーのおかげで結果が得られる
そして私は非常に正確です
結果はから来ているので、
世界の機関
そうです、それで私はあなたが見ての通りであることを願っています
これらの建物の組み合わせ
ツールと一緒に働く 協力して働く
まとまったリモートデータのように提供する
見え始めるサイエンスインターフェース
データ**サイエンティストがあなたを知っているかのように**
この新しいインターネットへの入り口に座ってください
このデータサイエンス インターネットと
個々のプライベートデータサーバーが生きています
世界中の施設で
を使用して質問に回答できる場所
利用可能なすべての世界を使用して
あなたに関連する情報
を取得する必要なくトピックを取得できます。
プロセス中のその情報のコピー
右
ただし、データ所有者には次のことが可能です
高度な自動化により
高度な自動化により
あなたと何千もの人々に奉仕します
他のデータサイエンティストも
道
このようなことをしなくても
手動による煩雑な手続きによるリスク軽減
その**昔ながらのデータサイエンス**
ツールとテクニックには非常に必要なものがあります
このコンセプトを理解していただければ幸いです
面白い
次のコンセプトで行きます
さらに一歩進んで、実際に試してみてください
このテクノロジーを考慮すると大丈夫と言う
これらの機関は何をどのように行うのか
実際にこれらの決定を下すのは何をするのか
実際はどうなるのでしょうか？
あなたが知っているこれらのサーバーは何ですか
これらの**アルゴリズムは次のように言えますか？**
それは許されるだろう
プライバシーを設定する
予算やプロジェクトの承認
集合的にそれは何をするのかをグループ化する
実際に一日の終わりのように見える
すべてをカバーするつもりはありません
このレッスンでは、次のコンセプトで説明します。
を少しレイアウトしてみます
私たちを設定する基本的な定義

8:19 later lessons in this course see you
8:21 then
英語 (自動生成)

このコースの後のレッスンでお会いしましょう
それから



OpenMined

<https://www.youtube.com/watch?v=H1sWPCFmfcs>