

# 講義 1 ( 80 分 )

基本 + ベンチ ( BenchmarkTools / FLOPs )

# 導入

# 自己紹介：品岡 寛

- ・**所属:** 埼玉大学学術院・大学院理工学研究科
- ・**GitHub:** <https://github.com/shinaoka>
- ・**研究/開発:** 計算物理・量子多体・凝縮系（実装を伴う研究 OSS）
- ・**代表的 OSS (例) :**
  - ▶ SparseIR.jl (Julia) / sparse-ir (Python) / sparse-ir-rs (Rust)
  - ▶ DCore (DMFT software)
  - ▶ TensorCrossInterpolation.jl (Julia)
  - ▶ CT-HYB / SpM など
- ・**言語:** Julia, Python, Rust, C++/C, Fortran…
- ・**最近の活動:** <https://tensor4all.org>, Rust による計算物理エコシステム構築

# 自己紹介：品岡 寛

- ・**補足（一次情報）** : <https://shinaoka.github.io>

# Julia の得意なこと

- ・ **OSS**: 誰でも入手・配布・改善でき、教育でも環境を揃えやすい（対比：MATLAB は強力だが商用）
- ・ **コミュニティの道具箱**: 微分方程式、可視化、最適化、自動微分…パッケージが豊富
- ・ **パッケージシステム**: パッケージを簡単にインストール・配布可能
- ・ **速いコードも書ける**: JIT + 型情報で最適化しやすい
- ・ **ガーベージコレクション**: 自動でメモリ管理（segmentation fault が起きにくい）

## Julia が苦手なこと

- ・ **最高速追求の難しさ**: GC のため、細粒度の並列計算で遅くなりやすい
- ・ **大規模開発の難しさ**: 動的型付けゆえ、設計・保守コスト増
- ・ **他言語からの再利用の難しさ**: Python 以外は現状ハードル高め

# 私が思う Julia の現状

- ・ 人間とのインターフェースとしての強み。ただ、生成 AI が発展し、人間とのインターフェースは段々不要になってきている。
- ・ 大規模案件：他言語連携の検討（例：Rusty Julia）。Julia で全部エコシステムを作ろうという試みがあるが、個人的には必要ないと思う。

# この講義の方針

- Julia の基本を学ぶ
- 正しくプロジェクトを管理する
- 最適化

最近の AI コーディングエージェントの発展は素晴らしい。AI エージェントを操るのに十分な基礎知識を身につけることが目標。自分で今後成長していくように。

# Outline

導入 .....	2
型 .....	10
構造体とデータ .....	15
mutable / reference / GC .....	19
関数・多重ディスパッチ .....	25
JIT / 計測 .....	29
配列 .....	32
ハンズオン .....	35

型

# 型とはなにか？(Julia の「動的型づけ」)

- ・ **変数に型**ではなく、**値に型**がつく
- ・ 関数は「入力の型」に応じて最適化されうる
- ・ 型は性能と表現力の両方に効く

# 型とはなにか？(C++との比較・イメージ)

- C++ : int x (変数が型を持つ)
- Julia : x = 1 (値 1::Int が型を持つ)
- Julia でも 局所変数は x::Float64 のように型を制約できる

julia

```
1 x = 1          # Int
2 x = 1.0        # Float64 に置き換わる (変数の型固定ではない)
3
4 y::Float64 = 1.0 # Float64 に型を制約できる (Python では不可)
5 y = 1.0 + 2.0im # InexactError (Float64 へ変換できない)
6
```

柔軟な記述と静的型付けのメリットの両立

# 抽象型と具体型

- ・ **具体型 (concrete type)** : 実体（値）を持つ型（例：Int64, Float64, Vector{Float64}）
- ・ **抽象型 (abstract type)** : 分類ラベル（値そのものは作れない）（例：Number, Real, AbstractFloat）
- ・ Julia の「継承」 = **部分型関係 (<:)**
  - ▶ Any は全ての型のスーパー型（一番上）

julia

```
1 isabstracttype(Number)    # true
2 isconcretetype(Float64)   # true
3 typeof(1.0)              # Float64
4
```

## 代表的な型階層（例）

text

```
1 Any
2 └ Number
3   └ Real
4     └ AbstractFloat
5       └ Float64
6
```

ポイント：自作型で「分類」を作るときは abstract type を使う（struct は通常その下に置く）

# 構造体とデータ

# 構造体とはなにか？

- ・名前のある「型」を自分で作る仕組み
- ・フィールド（属性）をまとめ、意味を持たせる
- ・型がはっきりすると、コードも早く・安全に

# 構造体（最小例）

julia

```
1 struct Square  
2     side_length::Float64 # 辺の長さ  
3 end  
4  
5 struct Circle  
6     radius::Float64      # 半径  
7 end  
8  
9 Square(2.0).side_length # 2.0  
10 Circle(1.0).radius    # 1.0  
11
```

ポイント：データの塊に名前と型を与える（設計が明確に、最適化もしやすく）。

# Parametric type (パラメトリック型)

- `Vector{Float64}` の `{Float64}` のように、型にパラメータを持たせられる
- 目的：実装の重複を防ぎつつ、要素型などの情報を型に埋め込む → 速いコードになりやすい
- `SquareGeneric{Float64}` と `SquareGeneric{Int64}` は **別の具体型（別の型）**

julia

```
1 struct SquareGeneric{T<:Real}
2     side_length::T
3 end
4
5 SquareGeneric(2.0)    # SquareGeneric{Float64}
6 SquareGeneric(2)      # SquareGeneric{Int64}
7
```

**mutable / reference / GC**

# Immutable, Mutable

- Julia では型 (type) 自体に「mutable / immutable」の違いがある
- struct はデフォルトで **immutable (不变) な型**を定義 (p.x = ... は不可)
- mutable struct は **mutable (可変) な型**を定義 (フィールド更新が可能)
- Array は mutable (a[i] = ... ができる)

julia

```
1 ismutabletype(Int64)      # false
2 ismutabletype(Float64)     # false
3 ismutabletype(Vector{Int}) # true
4
```

# Immutable / Mutable (最小例)

julia

```
1 struct Point
2     x::Float64
3     y::Float64
4 end
5
6 mutable struct MPoint
7     x::Float64
8     y::Float64
9 end
10
11 p = Point(1.0, 2.0)    # p.x = 3.0 はエラー
12 mp = MPoint(1.0, 2.0) # mp.x = 3.0 はOK
13
```

# Reference (参照) と aliasing (共有)

julia

```
1 # mutable の例 (配列 : 共有される)
2 a = [1, 2, 3]
3 b = a          # 参照のコピー (同じ配列を指す)
4 b[1] = 99
5 a           # [99, 2, 3] になる
6
7 c = a
8 c = [0]       # 変数 c の付け替え (a は変わらない)
9
10 # immutable の例 (値 : 共有されない)
11 x = 1
12 y = x
13 y = 2
14 x           # 1
15
```

# Stack / Heap / GC (直感)

- **stack (スタック)** : 関数呼び出し中の「一時置き場」(関数が終わるとまとめて片付くイメージ)
- **heap (ヒープ)** : 長く生きるデータの置き場 (手動で片付けないと溜まるイメージ)
- Julia ではどこに置かれるか (stack/heap) は原則コンパイラが決める (ユーザが直接は制御しない)
- ざっくり：
  - 小さな immutable (isbits) は値として扱われやすい
  - mutable (Array など) は参照として扱われやすい → GC の対象になりやすい

# Stack / Heap / GC (直感)

- **GC (garbage collection)** : 参照されなくなったオブジェクトのメモリを自動回収 (手動 free 不要)

# 関数・多重ディスパッチ

# 関数とはなにか？(メソッドの集合)

- Julia の「関数」は **メソッドの集合**
- 引数の型に応じて多重ディスパッチで呼び分け
- 「型 × 振る舞い」の設計が自然

# 多重ディスパッチ（人為的な最小例）

julia

```
1 f(x) = x          # 汎用 (fallback)
2 f(x::Real) = x + 1 # 抽象型で定義してOK
3 f(x::Int) = x + 1 # より具体型 (同じ意味のまま上書きもできる)
4
5 f(1)      # 2
6 f(1.0)    # 2.0 (Real)
7 f("a")    # "a" (fallback)
8
```

# 多重ディスパッチ（最小例）

julia

```
1 area(s::Square) = s.side_length^2
2 area(c::Circle) = π * c.radius^2
3
4 area(Square(2.0)) # 4.0
5 area(Circle(1.0)) # 3.1415...
6
```

JIT / 計測

# Just-In-Time Compilation (JIT)

- 最初の呼び出いでコンパイル（遅い）
- コンパイル単位：**メソッド × 実引数の型** (specialization)
  - 型注釈の有無に関係なく、実際に渡された「具体型」で決まる
  - 引数型に `x::Real` のような抽象型を指定すること自体は可能（ただし実行時は具体型で specialize）
- 同じ「メソッド×型」なら、2回目以降はキャッシュ済み（速い）
- TTFX: Time To First Execution (最初の呼出し時の待ち時間)

(補足) Julia 1.9 以降: 事前コンパイルでネイティブコードも保存

(pkgimage) → 次回以降が速い

(注意) 通常の実行中に JIT された分は基本セッション限り (永続化したいなら sysimage)

# JIT と計測 (BenchmarkTools の意味)

- ・ “一回だけ実行” はコンパイル時間が混ざりがち
- ・ @btime は繰り返して安定した時間を測る (+\$ 補間)

(→ projects/01\_linalg\_bench/, projects/02\_broadcast\_bench/ で体験)

# 配列

# よく使う構造体の例: Array

julia

```
1 a = [1, 2, 3]
2 a[1] = 4
3 a # Array{Int64,1} / Vector{Int64}
4
5 A = [1 2; 3 4]    # 2x2 行列
6 A[1, 2]           # 2
7 A[2, 1] = 30
8 A # Array{Int64,2} / Matrix{Int64}
9
```

配列の添字は 1-based であることに注意。

配列の Element の型は、最初に決まつたら変更できない。

# 配列の Element の型

高速な計算のために、配列の Element の型は Int64, Float64, Bool, Char などの基本的な型にするのが望ましい。

Array{Any}になる例

julia

```
1 v = [1.0, 1]      # Vector{Float64} (数値は昇格して揃う)
2 eltype(v)         # Float64
3
4 w = [1.0, "a"]    # Vector{Any} (揃えられないと Any)
5 eltype(w)         # Any
6
```

ハンズオン

# ここからハンズオン (Project と計測)

以降は projects/ を動かしながら進めます。

# 使う Project (通し番号)

- projects/01\_linalg\_bench/: 行列積ベンチ (BenchmarkTools、FLOPs)
- projects/02\_broadcast\_bench/:  $\sin(x)$  ベンチ (BenchmarkTools、broadcast)
- projects/03\_core\_basics/: 基礎文法・配列
- projects/04\_functions\_dispatch/: 関数・多重ディスパッチ

# 0. まず動かす (Project 環境)

例：projects/01\_linalg\_bench/

julia

```
1 using Pkg
2 Pkg.activate("projects/01_linalg_bench")
3 Pkg.instantiate()
4 Pkg.test()
5
```

Notebook 標準：各 Project の notebook.ipynb を開く。

# 1. 線形代数ベンチ：行列積 (BenchmarkTools + FLOPs)

使う Project : `projects/01_linalg_bench/`

- `BenchmarkTools.@btime` の作法 (\$ 補間)
- $A \times B$  の実測
- FLOPs/GFLOPs (目安  $2n^3$ ) の概念

## 2. broadcast の速度感 : sin.(x)

使う Project : projects/02\_broadcast\_bench/

- $\sin(x)$  を測る (要素/秒)
- dot/broadcast の直観

### 3. 基本：配列と制御構文（最低限）

使う Project : projects/03\_core\_basics/

- 配列、range、for/if
- view とコピーの違い（軽く）

## 4. 関数と多重ディスパッチ

使う Project : projects/04\_functions\_dispatch/

- ・関数定義
- ・メソッド追加 (`f(::Int)`など)

## 5. 予告 : GC / allocation

allocation/GC の詳説は講義 3 で扱う（「なぜ allocation を減らすと効くか」もそこで回収）。