

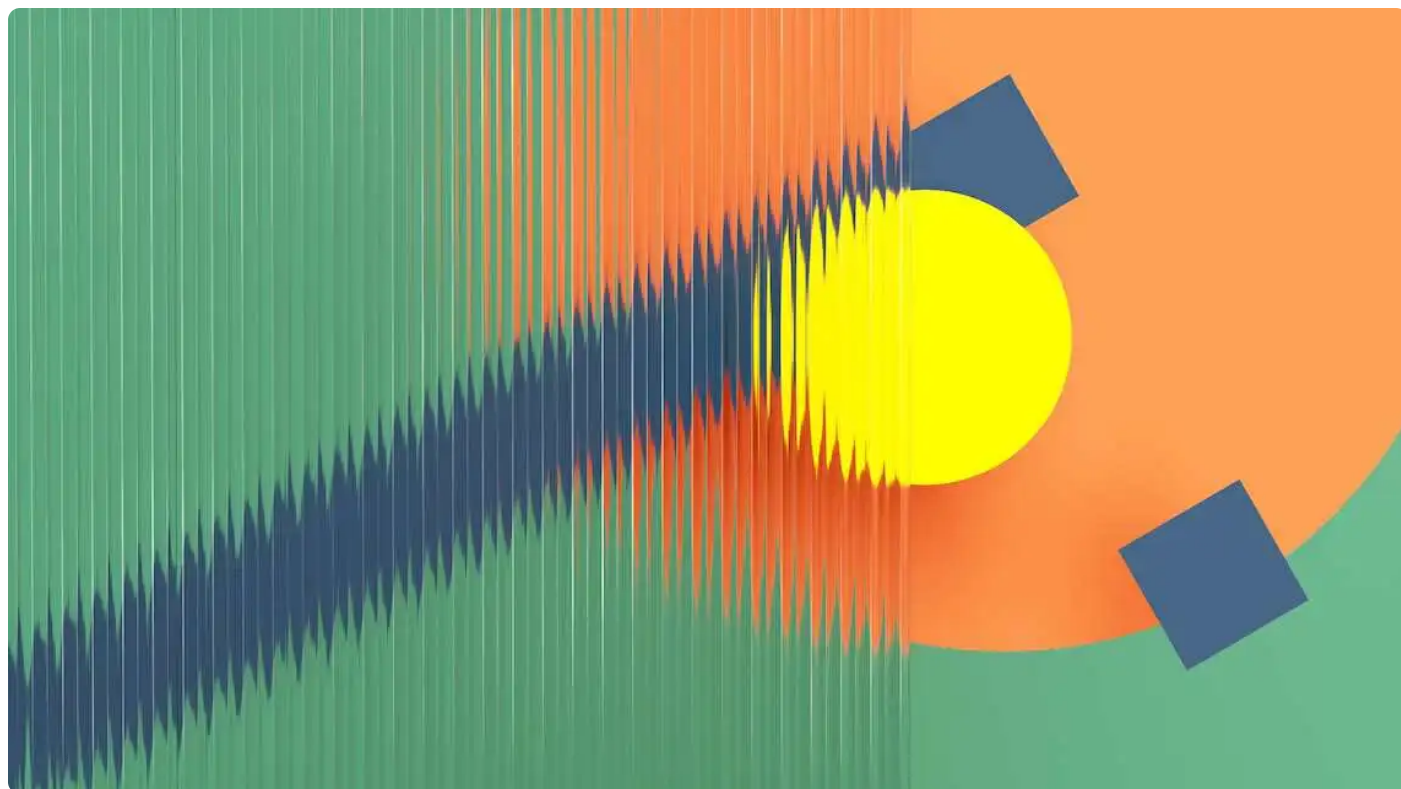
## 06 | Concepts实战：写个向量计算模板库

2023-01-27 卢誉声 来自北京



《现代C++20实战高手课》

[课程介绍 >](#)



讲述：卢誉声

时长 20:07 大小 18.38M



你好，我是卢誉声。

Concept 之于 C++ 泛型编程，正如 class 之于 C++ 面向对象。在传统的 C++ 面向对象编程中，开发者在写代码之前，要思考好如何设计“类”，同样地，在 C++20 及其后续演进标准之后，我们编写基于模板技术的泛型代码时，必须先思考如何设计好“concept”。

具体如何设计呢？今天我们就来实战体验一下，使用 C++ 模板，编写一个简单的向量计算模板库。

在开发过程中，我们会大量使用 Concepts 和约束等 C++20 以及后续演进标准中的特性，重点展示如何基于模板设计与开发接口（计算上如何通过 SIMD 等指令进行性能优化不是关注的重心）。

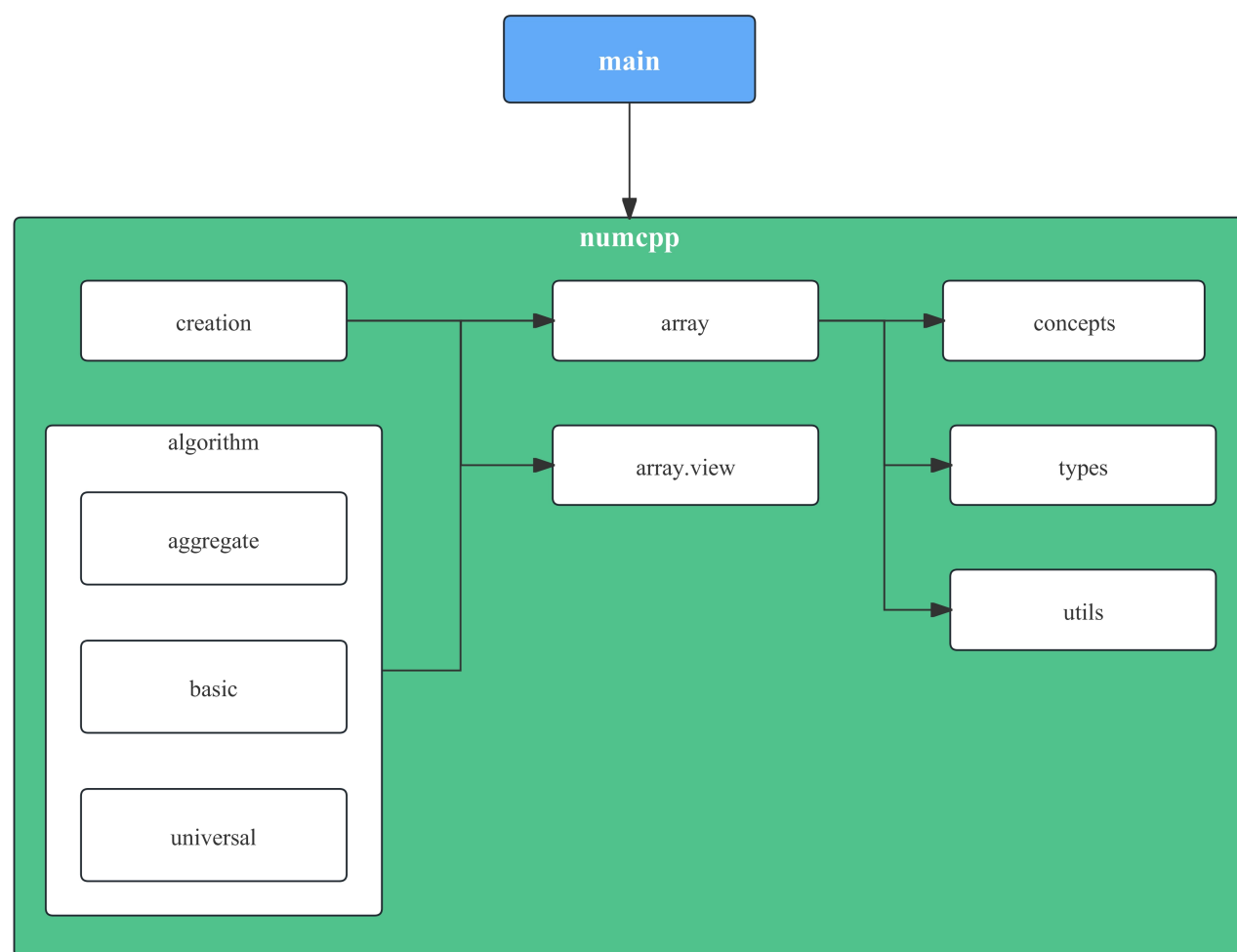
完成整个代码实现后，我们会基于今天的开发体验，对 **Concepts** 进行归纳总结，进一步深入理解（课程配套代码，点击 [🔗 这里](https://shikey.com/) 即可获取）。

好，话不多说，我们直接开始。

## 模块组织方式

对于向量计算模板库这样一个项目，我们首先要考虑的就是如何组织代码。

刚刚学的 **C++ Modules** 正好可以派上用场，作为工程的模块组织方式。后面是项目的具体结构。



实现向量计算库的接口时，我们会部分模仿 **Python** 著名的函数库 **NumPy**。因此，向量库的模块命名为 **numcpp**，**namespace** 也会使用 **numcpp**。

先梳理一下每个模块的功能。

- **main**: 系统主模块，调用 **numcpp** 模块完成向量计算；
- **numcpp**: 工程主模块，负责导入其他分区并重新导出；
- **numcpp:creation**: 向量创建模块，提供了基于 **NDArray** 类的向量创建接口；
- **numcpp:algorithm**: 计算模块，负责导入各类算法子模块；
- **numcpp:algorithm.aggregate**: 聚合计算模块，负责提供各类聚合计算函数。比如 **sum**、**max** 和 **min** 等聚合统计函数；
- **numcpp:algorithm.basic**: 基础计算模块，负责提供各类基础计算函数。比如加法、减法和点积等聚合统计函数；
- **numcpp:algorithm.universal**: 通用计算模块，负责提供各类通用计算函数。比如 **reduce** 和 **binaryMap** 等向量通用计算接口，**aggregate** 和 **basic** 中部分函数就会基于该模块实现。

有了清晰的模块划分，我们先从接口开始编写，再使用 **Concepts** 来约束设计的模板，这将是今天的学习重点。

## 接口设计

首先，我们来设计 **numcpp** 模块的接口模块 **numcpp.cpp**。

 复制代码

```
1 export module numcpp;
2
3 export import :array;
4 export import :array.view;
5 export import :creation;
6 export import :algorithm;
```

在这段代码中，我们使用 **export module** 定义模块 **numcpp**，然后使用 **export import** 导入几个需要导出的子分区，包括 **array**、**array.view**、**creation** 和 **algorithm**。

接下来，还要创建向量的相关接口。

 复制代码

```
1 auto arr1 = numcpp::zeros<int32_t>({1, 2, 3});
2 auto arr2 = numcpp::array({1, 2, 3});
3 auto arr3 = numcpp::array<std::initializer_list<std::initializer_list<int32_t>>>
4 auto arr4 = numcpp::array<std::vector<std::vector<std::vector<int32_t>>>>({
```

```

5     {{1, 2}, {3, 4}},
6     {{5, 6}, {7, 8}}
7 });
8 auto arr5 = numcpp::ones<int32_t>({ 1, 2, 3, 4, 5 });

```



在这段代码中：

- 第 1 行，通过 `zeros` 生成三维向量，初始化列表中的参数{1, 2, 3}表示这个向量的 `shape`。其中，三个维度的项目数分别为 1、2 和 3，而 `zeros` 表示生成的向量元素初始值都是 0。
- 第 2 行，通过 `array` 创建了一维向量，初始化列表中的参数{1, 2, 3}表示这个向量的元素为 1、2 和 3。
- 第 3 行，通过 `array` 创建了二维向量，初始化列表中的参数{{1, 2}, {3, 4}}表示这个向量是一个 2 行 2 列的向量，第一行的值为 1 和 2，第二行的值为 3 和 4。
- 第 4 行，通过 `array` 创建了三维向量。初始化列表中的参数表示这个向量是一个 222 的向量。一共八个元素，按照排列顺序分别是 1、2、3、4、5、6、7 和 8。
- 第 8 行，通过 `ones` 创建了五维向量，初始化列表中的参数{1, 2, 3, 4, 5}表示这个向量的 `shape`。

接下来，是索引接口——用于从数组中获取到特定的值。

```

1 int32_t value = arr1[{0, 1, 2}];
2 std::cout << "Value: " << value << std::endl;

```

复制代码

这一小段代码中，通过 `[]` 来获取特定位置的元素，在 `{}` 中需要给定位置的准确索引。那么，这行代码的意思就是，获取 `arr1` 中三个维度分别为 0、1、2 位置的元素。

从功能上讲，`numcpp` 也支持为多维数组创建视图，所谓视图就是一个多维数组的一个切片，但是数据依然直接引用原本的数组，创建视图的方法是这样的。

```

1 auto view1 = arr1.view(
2     {0, 2}
3 );
4

```

复制代码

```
5 auto view2 = arr3.view({
6     {0, 1},
7     {1, 2}
8 });
```



这段代码中：

- 第 1 行，调用 `view` 函数，在数组 `arr1` 中创建了一个子视图，从第一个维度切出了 0 到 2 这个区间，注意这里的区间是左闭右开。
- 第 5 行，类似地，调用 `view` 函数，在数组 `arr3` 中创建了一个子视图，第一个维度切出了 0 到 1，第二个维度切出了 1 到 2。由于 `arr3` 是一个  $2 \times 2$  的向量，因此最后得到的视图是一个  $2 \times 1$  的向量。

现在，我们继续为接口添加“基础计算”功能。

复制代码

```
1 auto arr6 = numcpp::array<std::vector<std::vector<int32_t>>>({ { 1, 2, 3 }, { 4
2 printArray(arr6);
3 auto arr7 = numcpp::array<std::vector<std::vector<double>>>({ { 3.5, 3.5, 3.5 }
4 printArray(arr7);
5
6 auto arr8 = arr6 + arr7;
7 printArray(arr8);
8 auto arr9 = arr6 - arr7;
9 printArray(arr9);
10 auto arr10 = numcpp::dot(arr6, arr7);
11 printArray(arr10);
```

在这段代码中，分别在第 6、78、10 行调用了向量基本运算符——向量加法、减法和点积。它们的计算结果分别是返回两个向量所有相同位置元素和、差和乘积，并生成一个新的向量。

需要注意的是，这里用 `dot` 而非重载 `operator*` 来实现向量点积。这是因为向量之间的乘法不止一种。我在这里定义一个 `dot` 函数是为了避免引起误解，也减少用户的记忆负担。

这些基础计算接口都要求两个输入向量的 `shape` 完全一致，如果不同会直接抛出参数异常。

接着，我们为接口添加“聚合计算”功能。

```

1 double sum = numcpp::sum(arr10);
2 std::cout << "Array10 sum: " << sum << std::endl;
3
4 double maxElement = numcpp::max(arr10);
5 std::cout << "Array10 max: " << maxElement << std::endl;
6
7 double minElement = numcpp::min(arr10);
8 std::cout << "Array10 min: " << minElement << std::endl;

```



在这段代码中，我们分别在第 1 行、第 4 行和第 7 行调用了 `sum`、`max`、`min` 函数，计算向量中所有元素的和、最大值和最小值。由于这几个函数都是聚合计算，只会返回一个简单的浮点数。

现在，`numcpp` 的接口已经定义得差不多了。接下来，我们进入 `numcpp` 的内部实现细节，这将会涉及到重要的 `C++ Modules` 和 `Concepts` 的具体应用。

## Concepts 设计

根据前面的接口定义，我们先来考虑有哪些 `Concepts` 需要被应用到实现部分的代码中，也就是 `concepts.cpp` 的编写，这是今天最关键的部分。

看这里的代码，我定义了所有为该工程服务的通用 `concept`。

```

1 export module numcpp:concepts;
2
3 import <concepts>;
4 import <type_traits>;
5
6 namespace numcpp {
7     // 直接使用type_traits中的is_integral_v进行类型判断
8     template <class T>
9     concept Integral = std::is_integral_v<T>;
10
11     // 直接使用type_traits中的is_floating_v进行类型判断
12     template <class T>
13     concept FloatingPoint = std::is_floating_point_v<T>;
14
15     // 约束表达式为Integral和FloatingPoint的析取式
16     template <class T>
17     concept Number = Integral<T> || FloatingPoint<T>;
18
19     // 预先定义了IteratorMemberFunction这个类型，表示一个返回值为T::iterator，参数列表为

```

```
20 template <class T>
21 using IteratorMemberFunction = T::iterator(T::*)();
22
23 // 用IteratorMemberFunction<T>(&T::begin)从T中获取成员函数的函数指针，
24 // 使用decltype获取类型，判断该类型是否为一个成员函数
25 template <class T>
26 concept HasBegin = std::is_member_function_pointer_v<
27     decltype(
28         IteratorMemberFunction<T>(&T::begin)
29     )
30 >;
31
32 // 使用IteratorMemberFunction<T>(&T::end)从T中获取成员函数的函数指针，
33 // 使用decltype获取类型，判断该类型是否为一个成员函数。
34 // 如果类型不包含end成员函数，或者end函数的函数签名不同，都会违反这个约束
35 template <class T>
36 concept HasEnd = std::is_member_function_pointer_v<
37     decltype(
38         IteratorMemberFunction<T>(&T::end)
39     )
40 >;
41
42 // 约束表达式为HasBegin和HasEnd的合取式
43 template <class T>
44 concept IsIterable = HasBegin<T> && HasEnd<T>;
45
46 // 首先使用IsIterable<T>约束类型必须可遍历，
47 // 再使用Number<typename T::value_type>约束类型的value_type，
48 // 嵌套类型必须符合Number这个概念的约束，
49 // 因此，约束表达式也是一个合取式
50 template <class T>
51 concept IsNumberIterable = IsIterable<T> && Number<typename T::value_type>;
52
53 // 使用了requires表达式，采用std::common_type_t判断From和To是否有相同的类型，如果存在
54 template <class From, class To>
55 concept AnyConvertible = requires {
56     typename std::common_type_t<From, To>;
57 }
58 }
```

这段代码不多，但至关重要，演示了如何在工程代码中合适地使用 Concepts。我们定义了几个核心 concept。

- **Integral**: 约束类型必须为整型。
- **FloatingPoint**: 约束类型必须为浮点型。
- **Number**: 约束类型必须为数字型，接受整型或浮点型的输入。

- **HasBegin**: 约束类型必须存在 **begin** 这一成员函数。如果类型不包含 **begin** 成员函数，或者 **begin** 函数的函数签名不同，都会违反这个约束。
- **HasEnd**: 约束类型必须存在 **end** 成员函数。
- **Iterable**: 约束类型是一个可以遍历的类型。
- **NumberIterable**: 约束类型是一个可以遍历的类型，并且其值类型必须为数值类型。
- **AnyConvertible**: 约束两个类型任一方向可以隐式转换。



好了，现在我们有接口定义和 **Concepts** 定义。准备工作结束，接下来就是根据这些定义来实现具体的功能。我们会涵盖向量模块、构建模块、视图模块和计算模块。这些模块都是 **C++20** 标准后定义的标准 **Modules**，让我们先从向量模块的实现开始。

再说明一下，模块本身的功能不是今天的重点，所以我们只会在涉及到 **Concepts** 和 **C++20** 及其后续演进标准的部分着重讲解。

## 向量模块

向量模块是这个库的主要模块，主要定义了多维数组类型，而这个类型又使用了一些通用类型和通用工具函数，分别定义在 **types** 和 **utils** 分区中，所以，我们接下来就分别看看这些实现。

首先，我们在 **types.cpp** 中定义了部分基础类型。

复制代码

```
1  export module numcpp:types;
2
3  import <vector>;
4  import <cstdint>;
5  import <tuple>;
6
7  namespace numcpp {
8      export using Shape = std::vector<size_t>;
9
10     export class SliceItem {
11     public:
12         SliceItem(): _isPlaceholder(true) {}
13
14         SliceItem(int32_t value) : _value(value) {
15         }
16     }
```



```

17     int32_t getValue() const {
18         return _value;
19     }
20
21     bool isPlaceholder() const {
22         return _isPlaceholder;
23     }
24
25     std::tuple<int32_t, bool> getValidValue(size_t maxSize, bool isStart) c
26         int32_t signedMaxSize = static_cast<int32_t>(maxSize);
27
28         if (_isPlaceholder) {
29             return std::make_tuple(isStart ? 0 : signedMaxSize, true);
30         }
31
32         if (_value > signedMaxSize) {
33             return std::make_tuple(signedMaxSize, true);
34         }
35
36         if (_value < 0) {
37             int32_t actualValue = maxSize + _value;
38
39             return std::make_tuple(actualValue, actualValue >= 0);
40         }
41
42         return std::make_tuple(_value, true);
43     }
44
45     private:
46         int32_t _value = 0;
47         bool _isPlaceholder = false;
48     };
49
50     export const SliceItem SLICE_PLACEHOLDER;
51 }

```



天下无鱼

<https://shikey.com/>

在这段代码中，第 8 行定义了 `Shape` 类型，该类型是 `std::vector<size_t>` 的类型别名，用于描述多维数组每个维度的元素数量，`vector` 的长度也就是多维数组的维度数量。

接着，我们又定义了 `SliceItem` 类型，用于描述视图切片区间的元素，具体功能实现与 Python 中的类似。

接着是一个简单的工具 `utils.cpp` 的实现。

复制代码

```

1 export module numcpp:utils;
2

```

```

3  import :types;
4
5  namespace numcpp {
6      export size_t calcShapeSize(const Shape& shape) {
7          if (!shape.size()) {
8              return 0;
9          }
10
11         size_t size = 1;
12         for (size_t axis : shape) {
13             size *= axis;
14         }
15
16         return size;
17     }
18 }

```



这个模块非常简单，目前只包含 `calcShapeSize` 函数，用于计算一个 `shape` 的实际元素总数，其数字为 `shape` 中所有维度元素数量之乘积。

有了基本工具后，我们必须先实现多维数组——这是向量计算的基本单位，并将其放入在 `array` 模块分区（源代码在 `array.cpp` 中）

 复制代码

```

1  export module numcpp:array;
2  import <cstdint>;
3  import <cstring>;
4  import <vector>;
5  import <memory>;
6  import <algorithm>;
7  import <stdexcept>;
8  import <tuple>;
9  import <array>;
10 import :concepts;
11 import :types;
12 import :array.view;
13 import :utils;
14
15 namespace numcpp {
16     export template <Number DType>
17     class NDArrary {
18     public:
19         using dtype = DType;
20         NDArrary(
21             const Shape& shape,
22             const DType* buffer = nullptr,
23             size_t offset = 0

```

```
24     ) : _shape(shape) {
25         size_t shapeSize = calcShapeSize(shape);
26         _data = std::make_shared<DType[]>(shapeSize);
27         if (!buffer) {
28             return;
29         }
30         memcpy(_data.get(), buffer + offset, shapeSize * sizeof(DType));
31     }
32
33     NDArrary(
34         const Shape& shape,
35         const std::vector<DType>& buffer,
36         size_t offset = 0
37     ) : _shape(shape) {
38         size_t shapeSize = calcShapeSize(shape);
39         _data = std::make_shared<DType[]>(shapeSize);
40         if (!buffer) {
41             return;
42         }
43         if (offset >= buffer.size()) {
44             return;
45         }
46         size_t actualCopySize = std::min(buffer.size() - offset, shapeSize);
47         memcpy(_data.get(), buffer.data() + offset, actualCopySize * sizeof
48     )
49
50     NDArrary(
51         const Shape& shape,
52         DType initialValue
53     ) : _shape(shape) {
54         size_t shapeSize = calcShapeSize(shape);
55         _data = std::make_shared<DType[]>(shapeSize);
56         std::fill(_data.get(), _data.get() + shapeSize, initialValue);
57     }
58
59     NDArrary(
60         const Shape& shape,
61         std::shared_ptr<DType[]> data
62     ) : _data(data), _shape(shape) {
63     }
64
65     const Shape& getShape() const {
66         return _shape;
67     }
68
69     size_t getShapeSize() const {
70         return calcShapeSize(_shape);
71     }
72
73     NDArrary<DType> reshape(const Shape& newShape) const {
74         size_t originalShapeSize = calcShapeSize(_shape);
75         size_t newShapeSize = calcShapeSize(newShape);
```



```
76         if (originalShapeSize != newShapeSize) {
77             return false;
78         }
79         return NDArrray(newShape, _data);
80     }
81
82     DType& operator[](std::initializer_list<size_t> indexes) {
83         if (indexes.size() != _shape.size()) {
84             throw std::out_of_range("Indexes size must equal to shape size");
85         }
86         size_t flattenIndex = 0;
87         size_t currentRowSize = 1;
88         auto shapeDimIterator = _shape.cend();
89         for (auto indexIterator = indexes.end();
90             indexIterator != indexes.begin();
91             --indexIterator) {
92             auto currentIndex = *(indexIterator - 1);
93             flattenIndex += currentIndex * currentRowSize;
94             auto currentDimSize = *(shapeDimIterator - 1);
95             currentRowSize *= currentDimSize;
96             -- shapeDimIterator;
97         }
98         return _data.get()[flattenIndex];
99     }
100
101     DType operator[](std::initializer_list<size_t> indexes) const {
102         if (indexes.size() != _shape.size()) {
103             throw std::out_of_range("Indexes size must equal to shape size");
104         }
105         size_t flattenIndex = 0;
106         size_t currentRowSize = 1;
107         auto shapeDimIterator = _shape.cend();
108         for (auto indexIterator = indexes.end();
109             indexIterator != indexes.begin();
110             --indexIterator) {
111             auto currentIndex = *(indexIterator - 1);
112             flattenIndex += currentIndex * currentRowSize;
113             auto currentDimSize = *(shapeDimIterator - 1);
114             currentRowSize *= currentDimSize;
115             --shapeDimIterator;
116         }
117         return _data.get()[flattenIndex];
118     }
119
120     NDArrrayView<DType> view(std::tuple<SliceItem, SliceItem> slice) {
121         return NDArrrayView<DType>(_data, _shape, { slice });
122     }
123
124     NDArrrayView<DType> view(std::initializer_list<std::tuple<SliceItem, Sli
125         return NDArrrayView<DType>(_data, _shape, slices);
126     }
127
```

```
128     NDArryView<DType> view(std::initializer_list<std::tuple<SliceItem, Sli
129         return NDArryView<DType>(_data, _shape, slices);
130     }
131
132     const std::shared_ptr<DType[]>& getData() const {
133         return _data;
134     }
135
136     std::shared_ptr<DType[]>& getData() {
137         return _data;
138     }
139
140     NDArry<DType> clone() {
141         size_t shapeSize = calcShapeSize(_shape);
142         std::shared_ptr<DType[]> newData = std::make_shared<DType[]>(shapeS
143         memcpy(newData.get(), _data.get(), shapeSize);
144         return NDArry<DType>(_shape, newData);
145     }
146
147     private:
148         std::shared_ptr<DType[]> _data;
149         Shape _shape;
150
151
```

从这段代码开始，开始使用前面定义的 **concept**，我们重点看。

第 16 行，定义了 **NDArry** 类型。这个类型是一个类模板，**模板参数 DType** 使用了名为 **Number 的 concept**。**NDArry** 包含两个属性。

- **\_data**，其类型为 **shared\_ptr** 智能指针，通过引用计数来避免执行多维数组之间的拷贝，几乎没有性能损耗。如果真的想要复制一份新的数据，需要调用一百四十行的 **clone** 成员函数生成一个真正的拷贝。
- **\_shape**，其类型为我们在之前定义的 **Shape**，用于描述多维数组每个维度的元素数量。

第 148 行，我们定义了一个类型为 **DType[]** 的智能指针，这是从 **C++20** 开始支持的一个新特性。

由于 C++ 中 `new T` 和 `new T[]` 返回的指针，需要通过不同的方式释放内存（前者需要通过 `delete`，后者需要通过 `delete []` 释放）。在 C++20 之前，开发者需要向智能指针传递一个 `deleter` 函数，告知智能指针如何释放内存。而 C++20 之后，编译器会自动根据传入的类型，确定使用哪种方式释放内存，这也是 `type_traits` 带来的便利，因为我们可以在模板类型中确定用户传入的类型是否是一个数组。



## 构建模块

实现了向量模块之后，我们来看构建模块的具体实现。

构建模块实现在 `creation` 分区中，`creation.cpp` 中的代码如下所示。

复制代码

```
1  export module numcpp:creation;
2  import :array;
3  import :concepts;
4
5  import <cstring>;
6  import <memory>;
7
8  namespace numcpp {
9      // 使用了名为IsNumberIterable的概念，用于获取不包含子数组的数组的元素数量
10     export template <IsNumberIterable ContainerType>
11     void makeContainerShape(Shape& shape, const ContainerType& container) {
12         shape.push_back(container.size());
13     }
14
15     // 使用了名为IsIterable的概念，用于获取不满足IsNumberIterable约束的数组的元素数量
16     export template <IsIterable ContainerType>
17     void makeContainerShape(Shape& shape, const ContainerType& container) {
18         shape.push_back(container.size());
19         makeContainerShape(shape, *(container.begin()));
20     }
21
22     /*
23     * 用于帮助调用者获取一个多维容器类型的实际元素类型
24     * 该结构体定义也是一个递归定义
```

```
25     */
26
27     // 如果第34行或第40行都不匹配，编译器会选用这一默认版本
28     export template <typename>
29     struct ContainerValueTypeHelper {
30     };
31
32     // 当模板参数类型符合IsNumberIterable这一concept的时候会选用这一版本
33     export template <IsNumberIterable ContainerType>
34     struct ContainerValueTypeHelper<ContainerType> {
35         using ValueType = ContainerType::value_type;
36     };
37
38     // 当模板参数类型符合IsIterable这一concept的时候会选用这一版本
39     export template <IsIterable ContainerType>
40     struct ContainerValueTypeHelper<ContainerType> {
41         using ValueType = ContainerValueTypeHelper<
42             typename ContainerType::value_type
43             >::ValueType;
44     };
45
46
47     /*
48     * fillContainerBuffer成员函数
49     * 该成员函数有两个重载版本，
50     * 负责将多维容器中的数据拷贝到多维数组对象的数据缓冲区中
51     */
52
53     // 通过IsNumberIterable这一concept来约束调用该版本的参数必须是元素类型为Number的可选
54     export template <IsNumberIterable ContainerType>
55     typename ContainerType::value_type* fillContainerBuffer(
56         typename ContainerType::value_type* dataBuffer,
57         const ContainerType& container
58     ) {
59         using DType = ContainerType::value_type;
60
61         DType* nextDataBuffer = dataBuffer;
62         for (auto it = container.begin();
63             it != container.end();
64             ++it) {
65             *nextDataBuffer = *it;
66             ++nextDataBuffer;
67         }
68
69         return nextDataBuffer;
70     }
71
72     // 通过IsIterable这一concept来约束调用该版本的参数必须是可迭代容器
73     // 由于存在IsNumberIterable的版本，因此如果容器元素类型为Number，则不会匹配该版本
74     export template <IsIterable ContainerType>
75     typename ContainerValueTypeHelper<ContainerType>::ValueType* fillContainerB
76     typename ContainerValueTypeHelper<ContainerType>::ValueType* dataBuffer
```

```
77     const ContainerType& container
78 ) {
79     using DType = ContainerValueTypeHelper<ContainerType>::ValueType;
80
81     DType* nextDataBuffer = dataBuffer;
82     for (const auto& element : container) {
83         nextDataBuffer = fillContainerBuffer(nextDataBuffer, element);
84     }
85
86     return nextDataBuffer;
87 }
88
89 export template <IsIterable ContainerType>
90 NDArry<typename ContainerValueTypeHelper<ContainerType>::ValueType> array(
91     const ContainerType& container
92 ) {
93     Shape shape;
94     makeContainerShape(shape, container);
95     size_t shapeSize = calcShapeSize(shape);
96
97     using DType = ContainerValueTypeHelper<ContainerType>::ValueType;
98     auto dataBuffer = std::make_shared<DType[]>(shapeSize);
99     fillContainerBuffer(dataBuffer.get(), container);
100
101     return NDArry<DType>(shape, dataBuffer);
102 }
103
104 export template <Number DType>
105 NDArry<DType> array(
106     const std::initializer_list<DType>& container
107 ) {
108     Shape shape;
109     makeContainerShape(shape, container);
110     size_t shapeSize = calcShapeSize(shape);
111
112     using ContainerType = std::initializer_list<DType>;
113     auto dataBuffer = std::make_shared<DType[]>(shapeSize);
114     fillContainerBuffer(dataBuffer.get(), container);
115
116     return NDArry<DType>(shape, dataBuffer.get());
117 }
118
119 export template <Number DType>
120 NDArry<DType> zeros(const Shape& shape) {
121     return NDArry<DType>(shape, 0);
122 }
123
124 export template <Number DType>
125 NDArry<DType> ones(const Shape& shape) {
126     return NDArry<DType>(shape, 1);
127 }
128
```



这段代码中，你可以重点关注第 17 行，我们利用了模板约束的偏序特性，实现了一个递归的 `makeContainerShape` 函数，并定义了函数的终止条件。这也是 C++ 模板元编程中递归函数的常见实现方式。只不过，相比传统的 `SAFINE` 方式，`concept` 为我们提供了更清晰简洁的实现方式。

## 视图模块

构建模块实现完后，我们来看视图模块的具体实现。

对于一个向量计算库来说，很多时候都需要从多维数组中进行灵活地切片，并生成多维数组的视图。这个时候，就需要数组视图的功能，这里我们在 `array_view.cpp` 中实现了 `array.view` 模块，代码如下所示。

 复制代码

```
1 export module numcpp:array.view;
2
3 import <memory>;
4 import <stdexcept>;
5 import <iostream>;
6 import <algorithm>;
7 import :concepts;
8 import :types;
9
10 namespace numcpp {
11     export template <Number DType>
12     class NDArraView {
13     public:
14         NDArraView(
15             std::shared_ptr<DType[]> data,
16             Shape originalShape,
17             std::vector<std::tuple<SliceItem, SliceItem>> slices
18         ) : _data(data), _originalShape(originalShape), _slices(slices) {
19             this->generateShape();
20         }
21
22         std::shared_ptr<DType[]> getData() const {
23             return _data;
24         }
25
26         DType& operator[](std::initializer_list<size_t> indexes) {
27             if (indexes.size() != _shape.size()) {
28                 throw std::out_of_range("Indexes size must equal to shape size");
29             }
30
31             size_t flattenIndex = 0;
32             size_t currentRowSize = 1;
```



```
33     auto shapeDimIterator = _shape.cend();
34     auto originalShapeDimIterator = _originalShape.cend();
35
36     for (auto indexIterator = indexes.end();
37          indexIterator != indexes.begin();
38          --indexIterator) {
39         auto currentIndex = *(indexIterator - 1);
40         auto currentDimOffset = *(originalShapeDimIterator - 1);
41         flattenIndex += (currentDimOffset + currentIndex) * currentRowS
42
43         auto currentDimSize = *(shapeDimIterator - 1);
44         currentRowSize *= currentDimSize;
45         --shapeDimIterator;
46     }
47
48     return _data.get()[flattenIndex];
49 }
50
51 bool isValid() const {
52     return _isValid;
53 }
54
55 const Shape& getShape() const {
56     return _shape;
57 }
58
59 private:
60     void generateShape() {
61         _isValid = true;
62         _shape.clear();
63         _starts.clear();
64
65         auto originalShapeDimIterator = _originalShape.begin();
66
67         for (const std::tuple<SliceItem, SliceItem>& slice : _slices) {
68             auto originalShapeDim = *originalShapeDimIterator;
69
70             SliceItem start = std::get<0>(slice);
71             SliceItem end = std::get<1>(slice);
72
73             auto [actualStart, startValid] = start.getValidValue(originalS
74             auto [actualEnd, endValid] = end.getValidValue(originalShapeDir
75
76             if ((!startValid && !endValid) ||
77                 actualStart > actualEnd
78             ) {
79                 _isValid = false;
80
81                 break;
82             }
83
84             if (actualStart < 0) {
```

```

85         actualStart = 0;
86     }
87
88     _shape.push_back(static_cast<size_t>(actualEnd - actualStart));
89     _starts.push_back(static_cast<size_t>(actualStart));
90
91     ++originalShapeDimIterator;
92 }
93 }
94
95 private:
96     std::shared_ptr<DType[]> _data;
97     Shape _originalShape;
98     std::vector<std::tuple<SliceItem, SliceItem>> _slices;
99     Shape _shape;
100     std::vector<size_t> _starts;
101     bool _isValid = false;
102 };
103 }
104

```

这段代码没有使用 `concept`，但使用了 `Modules`，理解它对理解视图很有帮助，因此我们简单看下。

类成员函数 `_data` 和 `_originalShape` 分别来源于原数组的数据指针和 `Shape`，这样在原数组的数据发生变化时，视图依然可以引用相关数据，毕竟视图的本质就是数组的引用，所以存储数据的引用也是合情合理的。`_slices` 用于生成该视图的切片数据。`_shape`、`_starts` 是根据多维数组原始 `shape` 和切片综合计算得到的新视图的 `shape`，以及视图相对于原数组在各个维度上的起始索引。

## 计算模块

了解了向量模块、构建模块和视图模块的实现，我们最后讲解一下计算模块。

计算模块中主要实现了各类算法，算法分为基础算法、聚合算法和通用算法，模块的接口代码实现在 `algorithm/algorithm.cpp`，主要导入并重新导出了所有的子模块。因此，我们有了如下所示的模块设计。

 复制代码

```

1 export module numcpp:algorithm;
2
3 export import :algorithm.basic;
4 export import :algorithm.aggregate;

```

```
5 export import :algorithm.universal;
```

## 基础计算



首先，我们看一下基础算法的实现，基础算法的实现在 `algorithm/basic.cpp` 中。后面是具体代码。

复制代码

```
1 export module numcpp:algorithm.basic;
2
3 import <memory>;
4 import <stdexcept>;
5 import <type_traits>;
6
7 import :types;
8 import :concepts;
9 import :array;
10 import :utils;
11
12 namespace numcpp {
13     export template <Number DType1, Number DType2>
14         requires (AnyConvertible<DType1, DType2>)
15         NDArrary<std::common_type_t<DType1, DType2>> operator+(
16             const NDArrary<DType1>& lhs,
17             const NDArrary<DType2>& rhs
18         ) {
19             using ResultDType = std::common_type_t<DType1, DType2>;
20
21             std::shared_ptr<DType1[]> lhsData = lhs.getData();
22             Shape lhsShape = lhs.getShape();
23
24             std::shared_ptr<DType2[]> rhsData = rhs.getData();
25             Shape rhsShape = rhs.getShape();
26
27             if (lhsShape != rhsShape) {
28                 throw std::invalid_argument("Lhs and rhs of operator+ must have the
29             }
30
31             size_t shapeSize = calcShapeSize(lhsShape);
32             std::shared_ptr<ResultDType[]> resultData = std::make_shared<ResultDType>
33             ResultDType* resultDataPtr = resultData.get();
34             const DType1* lhsDataPtr = lhsData.get();
35             const DType2* rhsDataPtr = rhsData.get();
36
37             for (size_t datumIndex = 0; datumIndex != shapeSize; ++datumIndex) {
38                 resultDataPtr[datumIndex] = lhsDataPtr[datumIndex] + rhsDataPtr[dat
39             }
40
41             return NDArrary(lhsShape, resultData);
```


<https://shikey.com/>

```

42     }
43
44     export template <Number DType1, Number DType2>
45         requires (AnyConvertible<DType1, DType2>)
46     NDArry<std::common_type_t<DType1, DType2>> operator-(
47         const NDArry<DType1>& lhs,
48         const NDArry<DType2>& rhs
49     ) {
50         using ResultDType = std::common_type_t<DType1, DType2>;
51
52         std::shared_ptr<DType1[]> lhsData = lhs.getData();
53         Shape lhsShape = lhs.getShape();
54
55         std::shared_ptr<DType2[]> rhsData = rhs.getData();
56         Shape rhsShape = rhs.getShape();
57
58         if (lhsShape != rhsShape) {
59             throw std::invalid_argument("Lhs and rhs of operator+ must have the
60         }
61
62         size_t shapeSize = calcShapeSize(lhsShape);
63         std::shared_ptr<ResultDType[]> resultData = std::make_shared<ResultDType
64         ResultDType* resultDataPtr = resultData.get();
65         const DType1* lhsDataPtr = lhsData.get();
66         const DType2* rhsDataPtr = rhsData.get();
67
68         for (size_t datumIndex = 0; datumIndex != shapeSize; ++datumIndex) {
69             resultDataPtr[datumIndex] = lhsDataPtr[datumIndex] - rhsDataPtr[dat
70         }
71
72         return NDArry(lhsShape, resultData);
73     }
74 }

```

我们在代码中实现了向量加法和向量减法。仔细观察两个函数的声明，你会发现，我们除了在模板参数列表中使用 `Number` 来限定 `T1` 和 `T2` 的基本类型，还在参数列表后使用了 **requires** 子句——要求 `T1` 和 `T2` 必须是可以相互转换的数值类型，才能进行算术运算。

## 聚合计算

接下来，我们来看一下聚合算法的实现，聚合算法实现在 `algorithm/aggreagte.cpp` 中。该模块实现了 `sum` 和 `max` 函数，分别用于求一个向量中所有元素的和，以及一个向量中所有元素的最大值。

由于并不涉及有关 `concept` 的代码逻辑，为了让你聚焦主线，代码实现部分我们省略一下，这部分你可以参考完整的项目代码。

## 通用函数

通用函数是为用户对向量执行计算提供一个计算框架。在基础计算和聚合计算中我们看到了两类通用的计算需求。



1. 基础计算中对两个向量的元素逐个计算转换，生成新的计算结果并生成新的向量，新向量的 **shape** 和输入向量是保持一致的，我们将这种计算需求称之为 **binaryMap**（二元映射）。
2. 聚合计算中对一个向量中的元素逐个计算，处理各个元素的时候还需要考虑前面几个元素的处理结果，最后返回聚合计算的结果，这种计算需求我们称之为 **reduce**。

对这两个通用函数的实现在 `algorithms/universal.cpp` 中。

 复制代码

```
1  export module numcpp:algorithm.universal;
2
3  import <functional>;
4  import <numeric>;
5  import :types;
6  import :concepts;
7  import :array;
8  import :utils;
9
10 namespace numcpp {
11     export template <Number DType>
12     using ReduceOp = std::function<DType(DType current, DType prev)>;
13
14     export template <Number DType>
15     DType reduce(
16         const NDAarray<DType>& ndarray,
17         ReduceOp<DType> op,
18         DType init = static_cast<DType>(0)
19     ) {
20         using ResultDType = DType;
21
22         std::shared_ptr<DType[]> data = ndarray.getData();
23         Shape shape = ndarray.getShape();
24
25         const DType* dataPtr = data.get();
26         size_t shapeSize = calcShapeSize(shape);
27
28         return std::reduce(
29             dataPtr,
30             dataPtr + shapeSize,
31             init,
32             op
```

```

33     );
34 }
35
36 export template <Number DType1, Number DType2>
37     requires (AnyConvertible<DType1, DType2>)
38 using BinaryMapOp = std::function<
39     std::common_type_t<DType1, DType2>(DType1 current, DType2 prev)
40 >;
41
42 export template <Number DType1, Number DType2>
43     requires (AnyConvertible<DType1, DType2>)
44 ndarray<std::common_type_t<DType1, DType2>> binaryMap(
45     const ndarray<DType1>& lhs,
46     const ndarray<DType2>& rhs,
47     BinaryMapOp<DType1, DType2> op
48 ) {
49     using ResultDType = std::common_type_t<DType1, DType2>;
50
51     std::shared_ptr<DType1[]> lhsData = lhs.getData();
52     Shape lhsShape = lhs.getShape();
53
54     std::shared_ptr<DType2[]> rhsData = rhs.getData();
55     Shape rhsShape = rhs.getShape();
56
57     if (lhsShape != rhsShape) {
58         throw std::invalid_argument("Lhs and rhs of operator+ must have the
59     }
60
61     size_t shapeSize = calcShapeSize(lhsShape);
62     std::shared_ptr<ResultDType[]> resultData = std::make_shared<ResultDType>
63     ResultDType* resultDataPtr = resultData.get();
64     const DType1* lhsDataPtr = lhsData.get();
65     const DType2* rhsDataPtr = rhsData.get();
66
67     for (size_t datumIndex = 0; datumIndex != shapeSize; ++datumIndex) {
68         resultDataPtr[datumIndex] = op(lhsDataPtr[datumIndex], rhsDataPtr[d
69     }
70
71     return ndarray(lhsShape, resultData);
72 }
73 }

```



在这段代码中，第 36 行定义了 BinaryMap 操作所需的函数类型，BinaryMap 函数需要的是两个序列相同位置的两个元素，并计算返回一个数值。在这里，我们通过 **requires (AnyConvertible<DType1, DType2>)** 这一约束表达式进行约束。

第 42 行定义了 binaryMap 函数。这个函数的内部实现和基础计算模块中的加法减法是一样的，只不过最后加减法改成了调用 op 而已。这里我们用跟第 36 行一样的约束表达式对函数

进行约束。

## 深入理解 Concepts



好的 `concept` 设计可以从根本上，解决 C++ 泛型编程中缺乏好的接口定义的问题。因此，在学习了实际工程中设计和使用了 `Concepts` 的方法后，我们有必要探讨一下，什么才是好的 `concept` 设计？

对比有助于我们加深理解，先看看我们所熟悉的面向对象编程的情况。在类的设计中，我们经常会提到三个基本特性：封装、继承与多态。在 C++ 中使用面向对象的思想设计类时，需要考虑如何通过组合或继承的方式来提升类的复用性，同时通过继承和函数重载实现面向对象的“多态”特性。

而这些问题和思想在 `Concepts` 和泛型编程中也同样存在。

首先，我们需要考虑**通过组合来提升 `concept` 的复用性**。在这一讲中，我们先定义了 `Integral` 和 `FloatingPoint` 这两个基本 `concept`，然后通过组合定义了 `Number` 这一 `concept`。

作为类比，考虑面向对象的思路设计类时，我们可能也会先设计一个 `Number` 类，然后设计继承 `Number` 类的 `Integral` 和 `FloatingPoint` 类。也就是说，在面向对象思想中，公有继承包含了 `is-a` 这个隐喻。

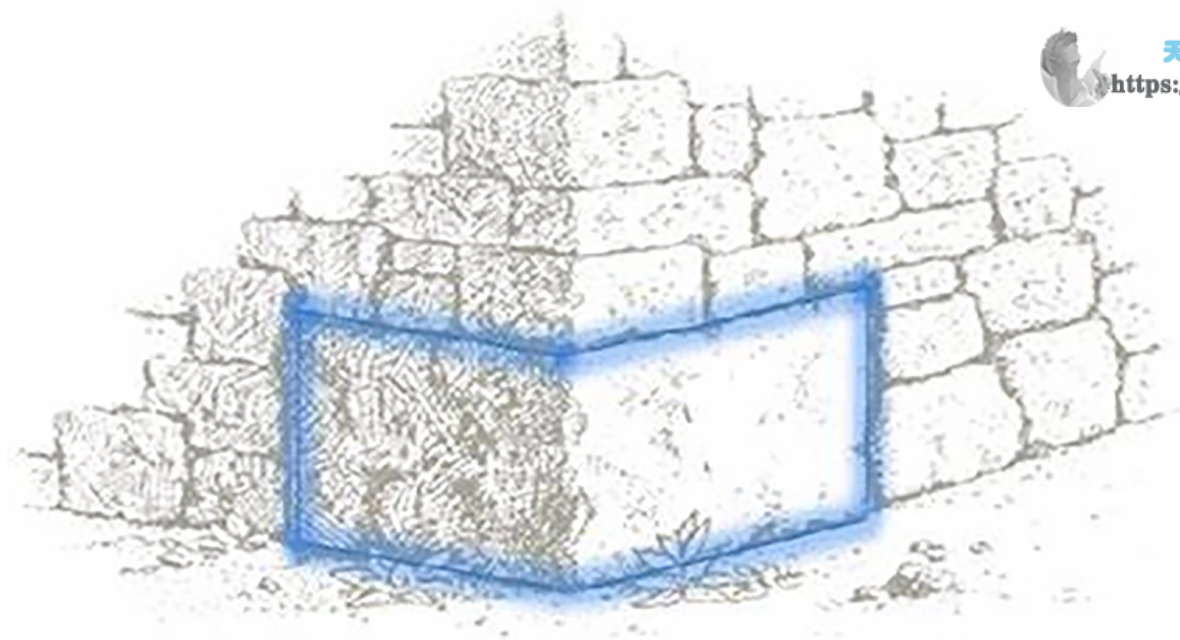
那么在泛型编程的 `concept` 组合中，我们不也包含了 `is-a` 的隐喻？只不过是倒过来的，`Integral is a Number`, `FloatingPoint is a Number`，同理于 `IsNumberIterable` 和 `IsIterable`。所以，组合与继承并非面向对象的“专利”——我们可以在泛型编程中，使用组合与继承来实现面向模板的类型，也就是 `Concepts`。

其次，`concept` 的设计也使得泛型编程能够**更好地具备“多态”的特性**。

作为类比，考虑面向对象的思路设计类时，对一个 `Integral` 的 `print` 函数和一个 `Number` 类的 `print` 函数，我们可以通过继承与覆盖（C++ 中的虚函数）实现“多态”。

这一讲中，我们定义 `creation` 模块时用到的 `fillContainerBuffer`、`makeContainerShape` 和 `ContainerValueTypeHelper` 这些约束表达式，就利用了 `concept` 的“原子约束”特性选择不同的模版版本，实现了泛型编程中的“多态”特性。





到这里，我们应该就可以理解，为什么说 Concepts 与约束是 C++20 以及后续演进标准之后，实现泛型编程的复用和“多态”特性的重要基石了。

此外，Concepts 还给模板元编程带来了巨大提升。

模板元编程已经成为现代 C++ 不可或缺的一部分，因此学习和掌握模板元编程的基本概念变得越来越重要。模板元编程的本质就是以 C++ 模板为语言，以编译期常量表达式为计算定义，以编译期常量（包括普通常量与类型的编译期元数据）为数据，最终实现在编译时完成所有的运算（包括类型运算与数值运算）。

模板元编程属于 C++ 中“戏弄”编译器而产生的副产品，因此在 C++11 之前并无法得到最高优先级的支持，使得我们不得不定义大量的类型，通过类型中的嵌套类型与枚举类型完成编译期计算。所以说，在 C++11 之前虽然能实现这些功能，却鲜有人将模板元编程应用到实际工程中。

C++11 首次强调了模板元编程在 C++ 中的重要地位。这个版本开始，引入了 constexpr（允许我们定义编译器可计算的表达式），还提供了模板元编程的一些配套工具库（比如 type\_traits），这意味着编译时计算在现代 C++ 中是核心议题。

虽然 C++11 提供了很多模板元编程的基础设施，但缺乏一种标准的抽象手段来描述模板参数的约束，这也使得模板元编程中，各个模板之间缺乏描述调用关系的简单手段。尤其是递归计

算的定义令人更加头痛。

对于代码中的 `ContainerValueTypeHelper` 的实现来说，在使用 `concept` 后，代码更加简洁易懂，这就是 `concept` 为模板元编程带来的重要提升。

我们知道，**SFINAE** 是自模板技术诞生以来就存在的一个规则。该规则让开发者可以通过一些方式，让编译器根据模板参数类型，选择合适的模板函数与模板类。但是，在 **C++11** 标准中加入了 `type_traits` 后，我们就可以在模板中通过标准库获取静态元数据，并决定模板类与函数的匹配与调用路径。

不过，这种在模板参数或函数参数列表中填充 `type_traits` 的方式，会让开发者的代码变得难以维护，而且用户更是难以阅读调用时的错误消息，这让 `type_traits` 冲突时的偏序规则难以捉摸。而 **Concepts** 与约束的提出，正好完美地解决了这些问题。由此，**C++20** 就成了继 **C++11** 后让模板元编程脱胎换骨的一个标准。

## 总结

在 **C++20** 及其后续演进标准中，提供了使用编译期常量表达式编写模板参数约束的能力，并通过 **Concepts** 提供了为约束表达式起名的能力。

设计 **Concepts** 是一件非常重要的事情。我们通过实战案例展示了如何利用 `concept` 这一核心语言特性变更，实现了编译时模板匹配和版本选择时的 **SFINAE** 原则，并通过“原子约束”的特性实现了根据不同的约束选择不同的模板版本。

通过这三讲的内容相信你也感受到了，我们在现代 **C++** 时代绕不开泛型编程。掌握 **C++** 模板元编程的基础知识，并将这些新特性应用到编写的代码中来改善编程体验和编译性能，对一名 **C++** 开发者来说至关重要。

## 课后思考

从我们已经讲解的现代 **C++** 特性中可以了解到，所有特性都是为 **C++** 编译时计算提供服务的，这也再次印证了 **C++** 设计哲学——“不为任何抽象付出不可接受的多余运行时性能损耗”。事实上，编译时计算变得越来越重要了。那么，根据经验来说，你觉得哪些代码或功能可以开始向编译时计算开始迁移？

不妨在这里分享你的见解，我们一同交流。下一讲见！

分享给需要的人，Ta购买本课程，你将得 18 元



生成海报并分享

赞 0 提建议

© 版权归极客邦科技所有，未经许可不得传播售卖。页面已增加防盗追踪，如有侵权极客邦将依法追究其法律责任。

上一篇 05 | Concepts: 解决模板接口的类型与约束定义难题

下一篇 07 | Coroutines背景: 异步I/O的复杂性

## 精选留言 (3)

写留言



黄骏

2023-01-29 来自湖北

内容太干了。哈哈。

nits: concepts.cpp的line 38应该是IteratorMemberFunction(&T::end)吧?

作者回复: 是的，应该把begin换成end。  
已进行修正。



1



Geek\_7c0961

2023-01-31 来自美国

concepts 这个feature太强了，让我想起了rust中的traits 和 traits objects.

作者回复: Concepts的确是非常重要的feature，让C++编译时静态化编码整体提升了一个档次。现代C++演进有一种“Rust化”的趋势，当然了，C++还是有着独特的气质，而且对向前兼容性方面几乎是无敌的。



Geek\_e04349

2023-01-27 来自云南

感觉 Sliceltem 的 getValidValue 使用 optional 返回会更符合其语义

作者回复: 这里的确是可以使用std::optional。



天下无鱼

<https://shikey.com/>