

```
In [14]: df_unmelted = df_melted.pivot(index = ['Class', 'Name'],
                                         columns='Subject',
                                         values='Grade')
```

```
df_unmelted
Out[14]:
```

	Subject	Chinese	Math
Class	Name		
1	A	80	80
2	B	90	75

恢复索引并重命名列索引后，通过 equals() 函数可以验证得到的 df\_unmelted 结果与最初的 df 完全一致。

```
In [15]: df_unmelted = df_unmelted.reset_index()
df_unmelted = df_unmelted.rename_axis(columns={'Subject':''})
df_unmelted.equals(df)
```

```
Out[15]: True
```

### 注解

equals() 函数的作用是检验两个 Series 或两个 DataFrame 是否一致。两个 Series 一致，当且仅当：(1) Series 的 dtype 属性一致；(2) Series 的 values 个数和值一致；(3) 索引的元素值一致。两个 DataFrame 一致，当且仅当：(1) DataFrame 每列的 dtype 一致；(2) DataFrame 的 values 维度和值一致；(3) 行索引和列索引的元素值一致。

在 melt() 函数中，列索引上的待转换元素对应列表示的含义相同，例如 Chinese 列和 Math 列下的数都表示学生某一次考试的成绩。如果列索引上的元素分别为语文期中成绩、数学期中成绩、语文期末成绩和数学期末成绩，想要把由语文和数学构成的 Subject 转换到列或行索引上，将期中 and 期末的信息保留在列索引上，这种需求对于 melt() 是难以实现的。

```
In [16]: df = pd.DataFrame({'Class':[1,2], 'Name':['A', 'B'],
                           'Mid_Chinese':[80, 85], 'Mid_Math':[70, 80],
                           'Final_Chinese':[90, 75], 'Final_Math':[95, 85]})
```

此时，我们可以选择 wide\_to\_long() 函数来完成：

```
In [17]: pd.wide_to_long(df, stubnames=['Mid', 'Final'],
                        i=['Class', 'Name'], j='Subject',
                        sep='_', suffix='.+')
```

```
Out[17]:
```

	Class	Name	Subject	Mid	Final
1	A	Chinese	80	90	
		Math	70	95	
2	B	Chinese	85	75	
		Math	80	85	

wide\_to\_long() 函数的参数较多且参数名设计不友好，其中 i 等价于 melt() 中的 id\_vars 或 pivot() 中的 index，j 表示列索引待转换元素列表的含义，此处由于需要把学科进行转移，故取 j 为“Subject”。列索引元素现在由两部分构成并用下划线分割，sep 表示分割的字符串参数，sep 之前的元素仍然保留在列索引上，此处为期中或期末成绩，sep 之后的元素 (Subject 的元素) 可以用 suffix 正则参数进行捕获，“+”表示匹配至少一个除换行符以外的字符，有关正则表达式的用法