登录 | 注册

小帆的帆的专栏



```
移动信息安全的漏洞和逆向原理 【观点】世界上最好的语言是什么 【知识库】50个精品领域内容,一键直达 晒知识图谱,享技
术荣誉
   Spark 线性代数库 Breeze API 详解
标签: Spark MLlib Breeze
                                            2016-06-21 16:55
                                                           799人阅读
                                                                     评论(0) 收藏 举报
          Spark (7) -
₩ 分类:
版权声明:本文为博主原创文章,未经博主允许不得转载。
 目录(?)
                       [+]
转载请标明出处:小帆的帆的专栏
运算
加,减,乘,除
向量与向量
  • 加:+
  • 减:-
  • 乘::*
  • 除::/
规则1: 乘除前面,加冒号;单独的乘号和除号分别表示点积和线性求解
规则2: 累加效果,加等号
       import breeze.linalg.DenseVector
    2
       object Test {
    3
        def main(args: Array[String]) {
    4
          val v1 = DenseVector(1.0, 2.0, 3.0, 4.0)
    5
          val v2 = DenseVector (0.5, 0.5, 0.5, 0.5)
    6
    7
          // DenseVector(1.5, 2.5, 3.5, 4.5)
          println("\nv1 + v2 : ")
    8
          println(v1 + v2)
    9
   10
          // DenseVector(0.5, 1.5, 2.5, 3.5)
   11
   12
          println("\nv1 - v2 : ")
   13
          println(v1 - v2)
   14
          // DenseVector(0.5, 1.0, 1.5, 2.0)
   15
          println("\nv1 :* v2 : ")
   16
          // 规则1: 乘号前面多了冒号
   17
          println(v1 :* v2)
   18
   19
          // DenseVector(2.0, 4.0, 6.0, 8.0)
   20
          println("\nv1 :/ v2 : ")
   21
   22
          // 规则1: 除号前面多了冒号
   23
          println(v1 :/ v2)
```

(1251)

(1230)

(842)

快如闪电的Android模拟制(2373)

Spark RDD、DataFrame (2358)

Spinner显示全国省市

Android流量监控

Canvas画虚线

```
Spark 线性代数库 Breez (796)
结合Spark源码分析, corr (696)
Error executing aapt: Re (695)
```

评论排行	
结合Spark源码分析, com	(1)
返回键点击触发,回到桌	(0)
自定义Dialog	(0)
Dialog中的点击PositiveE	(0)
斜杠与反斜杠	(0)
换行符	(0)
文件续写	(0)
IOException的简单处理	(0)
CursorAdapter	(0)
神经网络-前向传播	(0)

推荐文章

- *程序员10月书讯,评论得书
- * Android中Xposed框架篇---修改系统位置信息实现自身隐藏功能
- * Chromium插件(Plugin)模块 (Module)加载过程分析
- * Android TV开发总结--构建一个TV app的直播节目实例
- * 架构设计:系统存储--MySQL 简单主从方案及暴露的问题

最新评论

结合Spark源码分析, combineBy William-若寒: 感谢分享





400号码选号

高空作业车价格



高空作业车厂家



大兴新

```
25
        // 但是v1 和 v2并没有改变
26
        // DenseVector(1.0, 2.0, 3.0, 4.0)
27
       println("\nv1 : ")
28
       println(v1)
29
30
        // DenseVector(0.5, 0.5, 0.5, 0.5)
31
       println("\nv2 : ")
32
       println(v2)
33
       // 规则2
34
35
       // 如果想把最后的结果保存到v1上,需要加等号
       // DenseVector(1.5, 2.5, 3.5, 4.5)
36
37
       println("\nv1 += v2 : ")
38
       println(v1 += v2)
39
40
       // DenseVector(1.0, 2.0, 3.0, 4.0)
41
       println("\nv1 -= v2 : ")
42
       println(v1 -= v2)
43
44
       // DenseVector(0.5, 1.0, 1.5, 2.0)
45
       println("\nv1 :*= v2 : ")
46
       // 注意: 乘号前面多了冒号
47
       println(v1 :*= v2)
48
49
       // DenseVector(1.0, 2.0, 3.0, 4.0)
50
       println("\nv1 :/= v2 : ")
51
        // 注意: 除号前面多了冒号
52
       println(v1 :/= v2)
53
54
```

矩阵与矩阵

跟向量与向量完全一样

- 加:+
- 减:-
- 乘::*
- 除::/

规则1: 乘除前面,加冒号;单独的乘号和除号分别表示点积和线性求解

规则2: 累加效果,加等号

```
import breeze.linalg.DenseMatrix
 1
2
3
    object Test1 {
      def main(args: Array[String]) {
4
        val m1 = DenseMatrix((1.0, 2.0), (3.0, 4.0))
5
        val m2 = DenseMatrix((0.5, 0.5), (0.5, 0.5))
6
 7
8
        /**
9
          * 1.5 2.5
10
          * 3.5 4.5
11
          */
12
        println("\nm1 + m2 : ")
13
        println(m1 + m2)
14
15
        /**
16
          * 0.5 1.5
17
          * 2.5 3.5
18
19
        println("\nm1 - m2 : ")
20
        println(m1 - m2)
21
22
23
          * 0.5 1.0
24
          * 1.5 2.0
          */
25
        println("\nm1 :* m2 : ")
26
```

```
27
       // 注意: 乘号前面多了冒号
28
      println(m1 :* m2)
29
30
31
        * 2.0 4.0
32
        * 6.0 8.0
33
      println("\nm1 :/ m2 : ")
34
35
       // 注意: 除号前面多了冒号
36
      println(m1 :/ m2)
37
      // 但是m1 和 m2并没有改变
38
39
      /**
        * 1.0 2.0
40
41
        * 3.0 4.0
42
43
      println("\nm1 : ")
44
      println(m1)
45
46
       /**
        * 0.5 0.5
47
48
        * 0.5 0.5
49
        */
50
       println("\nm2 : ")
      println(m2)
51
52
53
       // 如果想把最后的结果保存到m1上,需要加等号
54
55
        * 1.5 2.5
56
        * 3.5 4.5
57
        */
       println("\nm1 += m2 : ")
58
      println(m1 += m2)
59
60
61
      /**
        * 1.0 2.0
62
        * 3.0 4.0
63
        */
64
65
      println("\nm1 -= m2 : ")
66
      println(m1 -= m2)
67
68
      /**
       * 0.5 1.0
69
       * 1.5 2.0
70
        */
71
72
      println("\nm1 :*= m2 : ")
      // 注意: 乘号前面多了冒号
73
74
      println(m1 :*= m2)
75
76
77
        * 1.0 2.0
78
       * 3.0 4.0
79
      println("\nm1 :/= m2 : ")
80
81
      // 注意: 除号前面多了冒号
82
      println(m1 :/= m2)
83
84 }
```

矩阵或向量与数值

```
加:+减:-
```

• 乘:*

• 除:/

规则1: **累加效果,加等号**

注意 : 乘除号前不需要冒号, 因为没有矩阵与数值的点积等计算

```
import breeze.linalg. {DenseMatrix, DenseVector}
 2
 3
    object Test1 {
      def main(args: Array[String]) {
 4
        val v1 = DenseVector(1.0, 2.0, 3.0, 4.0)
 5
 6
 7
        // DenseVector (1.5, 2.5, 3.5, 4.5)
        println("v1 + 0.5 : ")
 8
        println(v1 + 0.5)
9
10
        // DenseVector(0.5, 1.5, 2.5, 3.5)
11
        println("\nv1 - 0.5 : ")
12
13
        println(v1 - 0.5)
14
15
        // DenseVector(0.5, 1.0, 1.5, 2.0)
        println("\nv1 * 0.5 : ")
16
        println(v1 * 0.5)
17
18
        // DenseVector(2.0, 4.0, 6.0, 8.0)
19
        println("\nv1 / 0.5 : ")
20
        println(v1 / 0.5)
21
22
        // v1依然不变
23
        // DenseVector(1.0, 2.0, 3.0, 4.0)
24
25
        println("\nv1 : ")
26
        println(v1)
27
        // DenseVector(1.5, 2.5, 3.5, 4.5)
28
        println("\nv1 += 0.5 : ")
29
        println(v1 += 0.5)
30
31
        // DenseVector(1.0, 2.0, 3.0, 4.0)
32
        println("\nv1 -= 0.5 : ")
33
        println(v1 -= 0.5)
34
35
36
        // DenseVector(0.5, 1.0, 1.5, 2.0)
        println("\nv1 *= 0.5 : ")
37
        println(v1 *= 0.5)
38
39
        // DenseVector(5.0, 10.0, 15.0, 20.0)
40
        println("\nv1 /= 0.1 : ")
41
        println(v1 /= 0.1)
42
43
        // DenseVector(5.0, 10.0, 15.0, 20.0)
44
        println("\nv1 : ")
45
        println(v1)
46
47
48
        val m1 = DenseMatrix((1.0, 2.0), (3.0, 4.0))
49
50
        /**
          * 1.5 2.5
51
          * 3.5 4.5
52
53
        println("m1 + 0.5 : ")
54
        println(m1 + 0.5)
55
56
57
        /**
58
          * 0.5 1.5
59
          * 2.5 3.5
60
        println("\nm1 - 0.5 : ")
61
        println(m1 - 0.5)
62
63
64
        /**
          * 0.5 1.0
65
          * 1.5 2.0
66
67
        println("\nm1 * 0.5 : ")
68
        println(m1 * 0.5)
69
70
```

```
72
          * 2.0 4.0
 73
          * 6.0 8.0
 74
          */
 75
        println("\nm1 / 0.5 : ")
 76
        println(m1 / 0.5)
 77
 78
        // m1依然不变
79
        /**
80
         * 1.0 2.0
81
         * 3.0 4.0
82
        println("\nm1 : ")
83
84
        println(m1)
85
        /**
86
87
         * 1.5 2.5
88
          * 3.5 4.5
89
        println("\nm1 += 0.5 : ")
90
91
        println(m1 += 0.5)
92
93
        /**
         * 1.0 2.0
94
95
          * 3.0 4.0
96
         */
97
        println("\nm1 -= 0.5 : ")
98
        println(m1 -= 0.5)
99
100
        /**
101
         * 0.5 1.0
102
          * 1.5 2.0
          */
103
        println("\nm1 *= 0.5 : ")
104
        println(m1 *= 0.5)
105
106
107
        /**
         * 5.0 10.0
108
         * 15.0 20.0
109
110
111
        println("\nm1 /= 0.1 : ")
112
        println(m1 /= 0.1)
113
114
        /**
         * 5.0 10.0
115
116
         * 15.0 20.0
117
       println("\nm1 : ")
118
119
        println(m1)
120
121 }
```

矩阵与向量

```
• 加:+
 • 减:-
 • 乘::*
 • 除::/
规则1: 乘除前面,加冒号;单独的乘号和除号分别表示点积和线性求解
规则2: 累加效果,加等号
规则3: 必须有星号
规则4: 星号在左,逐行;星号在右,逐列; 与向量是列向量还是行向量无关
规则5: 向量必须是列向量
```

```
import breeze.linalg. {*, DenseMatrix, DenseVector}
2
3
   object Test1 {
     def main(args: Array[String]) {
```

```
5
       val m1 = DenseMatrix(
 6
 7
        (1.0, 2.0),
 8
        (3.0, 4.0)
 9
10
11
       val v1 = DenseVector(1.0, 2.0)
12
       // val v1 = DenseVector(1.0, 2.0).t // 运行时异常,规则5,向量必须是列向量
       // val v1 = DenseVector(1.0, 2.0).t.t // 正确, 如果是一个列向量,需要转换成行向量
13
14
       // 规则4: 星号在左,逐行; 星号在右,逐列
15
       println("-----星号在左边,就逐行操作-----")
16
17
18
        * 2.0 4.0
19
20
        * 4.0 6.0
21
22
       println("\nm1(*, ::) + v1 : ")
23
       println(m1(*, ::) + v1)
24
2.5
       /**
26
        * 0.0 0.0
27
        * 2.0 2.0
28
        */
29
       println("\nm1(*, ::) - v1 : ")
30
       println(m1(*, ::) - v1)
31
32
       // 规则1: 乘除前面, 加冒号
33
34
       /**
35
        * 1.0 4.0
36
        * 3.0 8.0
        */
37
38
       println("\nm1(*, ::) :* v1 : ")
39
       println(m1(*, ::) :* v1)
40
41
       /**
42
        * 1.0 1.0
        * 3.0 2.0
43
44
45
       println("\nm1(*, ::) :/ v1 : ")
46
       println(m1(*, ::) :/ v1)
47
       println("-----星号在右边,就逐列操作-----")
48
49
50
       /**
51
        * 2.0 3.0
52
        * 5.0 6.0
53
54
       println("\nm1(::, *) + v1 : ")
       println(m1(::, *) + v1)
55
56
57
58
        * 0.0 1.0
59
        * 1.0 2.0
60
       println("\nm1(::, *) - v1 : ")
61
62
       println(m1(::, *) - v1)
63
64
       /**
        * 1.0 2.0
65
66
        * 6.0 8.0
67
68
       println("\nm1(::, *) :* v1 : ")
69
       println(m1(::, *) :* v1)
70
71
       /**
72
        * 1.0 2.0
73
        * 1.5 2.0
74
        */
75
       println("\nm1(::, *) :/ v1 : ")
```

```
76
        println(m1(::, *) :/ v1)
 77
 78
        // 无论星号在哪, m1都不会改变
 79
        println("-----规则2: 累加效果, 加等号---
 80
 81
        // 下面以整除为例,注意星号的位置,一个在左,一个在右
 82
 83
 84
         * 1.0 2.0
 85
         * 3.0 4.0
 86
 87
        println("\nm1 : ")
 88
        println(m1)
 89
 90
 91
         * BroadcastedRows(1.0 4.0
 92
         * 3.0 8.0 )
 93
        println("\nm1(*, ::) :*= v1 : ")
 94
 95
        println(m1(*, ::) :*= v1)
96
97
        /**
98
         * 1.0 4.0
99
         * 3.0 8.0
         */
100
101
        println("\nm1 : ")
102
        println(m1)
103
104
105
         * BroadcastedColumns(1.0 4.0
106
         * 1.5 4.0 )
107
        println("\nm1(::, *) :/= v1 : ")
108
109
        println(m1(::, *) :/= v1)
110
111
        /**
         * 1.0 4.0
112
113
        * 1.5 4.0
114
         */
115
        println("\nm1 : ")
116
        println(m1)
117
118 }
```

函数

统计

求和

```
1 import breeze. linalg. {Axis, DenseMatrix, sum}
2
3 object Test1 {
     def main(args: Array[String]) {
4
5
      val m1 = DenseMatrix(
6
7
        (1.0, 2.0),
8
         (3.0, 4.0)
9
10
11
       // Axis._0 纵向
12
       // 4.0 6.0
13
       println(sum(m1, Axis._0))
14
       // Axis._1 横向
15
       // 3.0 7.0
16
17
       println(sum(m1, Axis._1))
18
19 }
```

均值

```
1
    import breeze.linalg. {Axis, DenseMatrix}
    import breeze. stats. mean
 4
    object Test1 {
 5
      def main(args: Array[String]) {
 6
       val m1 = DenseMatrix(
 7
         (1.0, 2.0),
8
9
          (3.0, 4.0)
10
11
       // Axis._0 纵向
12
        // 4.0 6.0
13
       println(mean(m1, Axis._0))
14
15
16
       // Axis._1 横向
17
        // 1.5 3.5
18
        println(mean(m1, Axis._1))
19
20
```

方差和标准差

```
1 import breeze.linalg. {Axis, DenseMatrix}
    import breeze.stats.{stddev, variance}
2
3
   object Test1 {
4
5
     def main(args: Array[String]) {
6
 7
        val m1 = DenseMatrix(
8
         (1.0, 2.0),
          (3.0, 4.0)
9
10
11
       // Axis._0 纵向
12
        // 2.0 2.0
13
       println(variance(m1, Axis._0))
14
15
       // Axis._1 横向
16
17
       // 0.5, 0.5
18
        println(variance(m1, Axis._1))
19
20
       // Axis._0 纵向
21
       // 2.0 2.0
22
       println(stddev(m1, Axis._0))
23
24
       // Axis._1 横向
        // 0.5, 0.5
25
       println(stddev(m1, Axis._1))
26
27
28
```

N次方和开方

```
import breeze.linalg.DenseMatrix
2 import breeze.numerics. {pow, sqrt}
3
   object Test1 {
5
     def main(args: Array[String]) {
6
       val m1 = DenseMatrix(
7
        (1.0, 2.0),
8
9
         (3.0, 4.0)
10
11
12
13
         * 1.0 4.0
         * 9.0 16.0
```

```
15
16
       println(pow(m1, 2))
17
18
19
         * 1.0 8.0
20
         * 27.0 64.0
21
22
       println(pow(m1, 3))
23
24
        /**
25
                             1. 4142135623730951
         * 1.0
         * 1.7320508075688772 2.0
26
27
28
       println(sqrt(m1))
29
30 }
```

E和log

```
import breeze.linalg.DenseMatrix
1
2
   import breeze.numerics.{exp, log, log10, log1p}
3
4
   object Test1 {
     def main(args: Array[String]) {
5
6
      val m1 = DenseMatrix(
7
       (1.0, 2.0),
8
        (3.0, 4.0)
9
10
11
      /**
12
13
       * 2.718281828459045 7.38905609893065
14
        * 20. 085536923187668 54. 598150033144236
15
      // e = 2.718281828459045
16
      println(exp(m1))
17
18
       /**
19
              0.6931471805599453
20
       * 0.0
        * 1.0986122886681098 1.3862943611198906
21
22
23
      // 以e为底
24
      println(log(m1))
25
26
      /**
                          0. 3010299956639812
27
       * 0.0
        28
29
30
       // 以10为底
      println(log10(m1))
31
32
33
       * 0.6931471805599453 1.0986122886681096
34
       35
36
      // 以e为底
37
      // log1p() 以返回 log(1 + x), 甚至当 x 的值接近零也能计算出准确结果。
38
      println(log1p(m1))
39
40
41
```

三角

- sin, sinh, asin, asinh
- cos, cosh, acos, acosh
- tan, tanh, atan, atanh
- atan2
- sinc(x) == sin(x)/x
- sincpi(x) == sinc(x * Pi)

取整

```
import breeze.linalg.DenseVector
1
2
    import breeze.numerics._
3
4
   object Test1 {
     def main(args: Array[String]) {
5
       val a = DenseVector(1.4, 0.5, -2.3)
6
7
       // 四舍五入
8
       println(round(a))
9
10
11
       // 向上取整
12
       println(ceil(a))
13
       // 向下取整
14
       println(floor(a))
15
16
       // 大于0, 为1; 小于0, 为-1
17
       println(signum(a))
18
19
       // 绝对值
20
21
       println(abs(a))
22
23
```

示例

模拟逻辑回归

利用Breze进行,归一化,添加截距项,预测

```
1 import breeze.linalg._
2
    import breeze.numerics._
    {\tt import\ breeze.\,stats.}\,\_
3
 4
   object Work2 {
 5
      def main(args: Array[String]) {
6
 7
8
       // 随机产生数据
9
       // val featuresMatrix = DenseMatrix.rand[Double](3, 3)
10
             val labelMatrix = DenseMatrix.rand[Double](3, 1)
11
        // 测试数据
12
13
        val featuresMatrix = DenseMatrix(
         (1.0, 2.0, 3.0),
14
          (4.0, 5.0, 6.0),
15
          (7.0, 8.0, 9.0)
16
17
18
        val labelMatrix = DenseMatrix(
19
         1.0,
20
         1.0,
21
         0.0
22
23
        )
24
25
        // 均值
26
        // DenseVector(4.0, 5.0, 6.0)
        val featuresMean = mean(featuresMatrix(::, *)).toDenseVector
27
        println("均值: ")
28
        println(featuresMean)
29
30
        // 标准差
31
        // DenseVector(3.0, 3.0, 3.0)
32
        val featuresStddev = stddev(featuresMatrix(::, *)).toDenseVector
33
        println("\n标准差: ")
34
35
        println(featuresStddev)
36
        // 减去均值
```

```
38
39
         * -3.0 -3.0 -3.0
40
         * 0.0 0.0 0.0
41
         * 3.0 3.0 3.0
 42
 43
        featuresMatrix(*, ::) -= featuresMean
44
        println("\n减去均值: ")
45
        println(featuresMatrix)
46
        // 除以标准差
47
        /**
48
         * -1.0 -1.0 -1.0
49
50
         * 0.0 0.0 0.0
         * 1.0 1.0 1.0
51
52
53
        featuresMatrix(*, ::) /= featuresStddev
54
        println("\n除以标准差:")
55
        println(featuresMatrix)
56
        // 生成截距
57
58
        /**
59
         * 1.0
         * 1.0
60
61
         * 1.0
62
         */
        val intercept = DenseMatrix.ones[Double] (featuresMatrix.rows, 1)
63
64
        println("\n截距: ")
65
        println(intercept)
 66
67
        // 拼接成为最终的训练集
68
        /**
         * 1.0 -1.0 -1.0 -1.0
69
         * 1.0 0.0 0.0 0.0
70
 71
         * 1.0 1.0 1.0 1.0
72
         */
73
        val train = DenseMatrix.horzcat(intercept, featuresMatrix)
74
        println("\n训练集:")
        println(train)
75
 76
 77
       // 参数
 78
        // 为方便检查结果,这里全部设置为1
 79
        /**
         * 1.0
80
         * 1.0
81
         * 1.0
82
         * 1.0
83
         */
84
85
        val w = new DenseMatrix(4, 1, Array(1.0, 1.0, 1.0, 1.0))
86
        // val w = DenseMatrix.rand[Double](4, 1) // 随机生成, 一定要指定类型
87
        println("\n参数: ")
88
        println(w)
89
90
        /**
91
         * -2.0
         * 1.0
92
         * 4.0
93
94
        // 随机生成w时,如果没有指定类型,A的计算结果虽然不会有错,但是后面将无法计算,除非通过as
95
        // 如果w指定了类型,那么在idea中,转换语句会是灰色的,意思是这句话没有作用,可以不写
96
97
        val A = (train * w).asInstanceOf[DenseMatrix[Double]]
        println("\nA: ")
98
        println(A)
99
100
101
        /**
102
         * 0.11920292202211755
103
         * 0.7310585786300049
104
         * \ 0.\ 9820137900379085
         */
105
106
        // Sigmoid函数
107
        val probability = 1.0 / (\exp(A * -1.0) + 1.0)
        println("\nprobability: ")
108
```

```
109
            println(probability)
   110
   111
            /**
   112
              * MSE : 0.6041613548425021
   113
   114
             val MSE = mean(pow(probability - labelMatrix, 2))
   115
            println("\nMSE: ")
            println(MSE)
   116
   117
   118
            /**
              * RMSE : 0.777278170825929
   119
              */
   120
   121
            val RMSE = sqrt(MSE)
            println("\nRMSE: ")
   122
            println(RMSE)
   123
   124
   125
   126
- | | |
```

Quickstart

Linear Algebra Cheat Sheet

炼数成金-黄美灵老师的Spark MLlib 机器学习算法与源码解析课程

上一篇 关联规则、支持度(support)、置信度(confidence)、并运用Spark RDD计算

下一篇 Spark大规模机器学习的性能瓶颈和解决方案

我的同类文章

Spark (7)

- Spark大规模机器学习的性... 2016-06-21 阅读 178 关联规则、支持度 (support... 2016-06-17 阅读 647

- Introducing Apache Spark ... 2016-06-16 阅读 218
 - Accuracy(准确率), Precisio... 2016-06-16 阅读 8579
- 结合Spark源码分析, combin... 2016-06-16 阅读 698
- Spark join和cogroup算子 2016-06-16 阅读 519
- Spark RDD、DataFrame和... 2016-06-16 阅读 2372

参考知识库



机器学习知识库 5105 关注 | 308 收录



Apache Spark知识库

2844 关注 | 257 收录

猜你在找

Spark 1.x大数据平台

阿里云机器学习算法应用实践

Spark零基础入门(1): Scala基本数据类型及程序控制 windows下MinGW编译cblas基本线性代数库

Spark零基础入门(2):解析Scala集合操作

统计机器学习入门——线性模型选择与正则化2

C++线性代数库Armadillo

Eigen线性代数运算的C++模板库

数值计算 高等数学 线性代数 免费库

线性代数导论17正交矩阵和Gram-Schmidt正交化



公司简介 | 招贤纳士 | 广告服务 | 银行汇款帐号 | 联系方式 | 版权声明 | 法律顾问 | 问题报告 | 合作伙伴 | 论坛反馈

网站客服 杂志客服 微博客服 webmaster@csdn.net 400-600-2320 | 北京创新乐知信息技术有限公司 版权所有 | 江苏知之为计算机有限公司 |

江苏乐知网络技术有限公司

京 ICP 证 09002463 号 | Copyright © 1999-2016, CSDN.NET, All Rights Reserved 🔞

