

> Построение кубического сплайна :

```

> restart;
n := 10 :

grid := Array( 1 .. ( n + 1 ), i →  $\frac{i-1}{n}$  ) :

> gamma_1 := 0 :
gamma_(n+1) := 0 :
h := Array( 1 .. n, i → (grid[i+1] - grid[i]) ) :
y := Array( 1 .. (n+1) , i → f(grid[i]) ) :

> initMatrix := proc(i,j)
    if (i = 1 and j = 1) then return 1;
    elif (i = (n+1) and j = (n+1)) then return 1;
    elif (i = j) then return 2 · (h[i-1] + h[i]);
    elif (abs(i-j) = 1 and i ≠ 1 and i ≠ n+1) then return h[ min(i,j) ];
    else return 0;
    end if;
end proc;

> initVector := proc(i)
    if (i = 1) then return gamma_1
    elif (i = (n+1)) then return gamma_(n+1)
    else return 6 (  $\frac{(y[i+1] - y[i])}{h[i]} - \frac{(y[i] - y[i-1])}{h[i]}$  )
    end if;
end proc;

> with(LinearAlgebra) :
A := Matrix(n+1, n+1, initMatrix) :
b := Vector(n+1, initVector) :
gamma_sol := LinearSolve(A, b) :

K1 := Array( 1 .. n, i → (  $\frac{y[i]}{h[i]} - \frac{gamma\_sol[i] \cdot h[i]}{6}$  ) ) :
K2 := Array( 1 .. n, i → (  $\frac{y[i+1]}{h[i]} - \frac{gamma\_sol[i+1] \cdot h[i]}{6}$  ) ) :

> S := Array( 1 .. n, i → (  $x \rightarrow \frac{gamma\_sol[i] \cdot (grid[i+1] - x)^3}{6 \cdot h[i]}$ 
    +  $\frac{gamma\_sol[i+1] \cdot (x - grid[i])^3}{6 \cdot h[i]}$  + K1[i] · (grid[i+1] - x) +
    K2[i] · (x - grid[i]) ) ) :

> cubicSplineInterp := proc(x)
    local i;
    for i from 1 to n do

```

```

    if (grid[i] ≤ x and x ≤ grid[i + 1]) then
        return S[i](x);
    end if;
end do;
end proc:

```

> Построение интерполяции В — сплайнами :

```

> n := 10 :
    grid := Array( 1 .. ( n + 1 ), i →  $\frac{i-1}{n}$  ) :
> EPS := 10-12 :
> getX := proc(i)
    if (i > n + 1) then return grid[n + 1] + (i - n) · EPS
    elif (i < 1) then return grid[1] + (1 - i) · EPS
    else return grid[i]
    end if;
end proc:
> getC := proc(j)
    local x_0 := getX(j + 1);
    local x_1 :=  $\frac{getX(j + 1) + getX(j + 2)}{2}$ ;
    local x_2 := getX(j + 2);
    return  $\frac{-f(x_0) + 4 \cdot f(x_1) - f(x_2)}{2}$ ;
end proc:
> B := proc(j, d, x)
    if (d = 0) then return piecewise(getX(j) ≤ x and x < getX(j + 1), 1, 0)(x)
    else return  $\frac{x - getX(j)}{getX(j + d) - getX(j)} \cdot B(j, d - 1, x) + \frac{getX(j + 1 + d) - x}{getX(j + 1 + d) - getX(j + 1)} \cdot B(j + 1, d - 1, x)$ 
    end if;
end proc:
> BSplineInterp := proc(x)
    local i;
    local k;
    for i from 1 to n do
        if (getX(i) ≤ x and x ≤ getX(i + 1)) then
            return add(B(k, 2, x) · getC(k), k = (i - 2) .. i);
        end if;
    end do;
end proc:
>
> Функции для подсчета ошибки :

```

```

calculateError := proc(actual, expected)
    local check_grid := Array(1 .. (10·n + 1), i →  $\frac{i-1}{10·n}$ );
    local max_error := 0;
    local i;
    for i from 1 to (10·n + 1) do
        max_error := max(max_error, abs(actual(check_grid(i)) - expected(check_grid(i))));
    end do;
    return max_error;
end proc:

```

> Пример(0) :

Сравним получившуюся интерполяцию кубическими сплайнами с готовым решением Maple :

```

> f := x→sqrt(x);
yVals := Array(1 .. (n + 1), i → f(grid[i])) :

```

$$f := x \mapsto \sqrt{x} \quad (1)$$

```

> with(Student[NumericalAnalysis]) :
points := [seq([grid[i], yVals[i]], i = 1 .. (n + 1))]:
mapleCubicInterp := MakeFunction(expand(Interpolant( CubicSpline(points, independentvar
    = x) ), x) :
print(Ошибка получившейся интерполяции);
err_01 := calculateError(cubicSplineInterp, f) :
evalf(err_01, 2);
print(Ошибка решения Maple) ;
err_02 := calculateError(mapleCubicInterp, f) :
evalf(err_02, 2);

```

Ошибка получившейся интерполяции

0.069

Ошибка решения Maple

0.068

(2)

> # Получили примерно одинаковые значения, что свидетельствует о правильности написанного алгоритма.

> # Пример(1)

Теперь сравним получившуюся интерполяцию В
— сплайнами с готовым решением Maple :

```

> f := x→sqrt(x);
yVals := Array(1 .. (n + 1), i → f(grid[i])) :

```

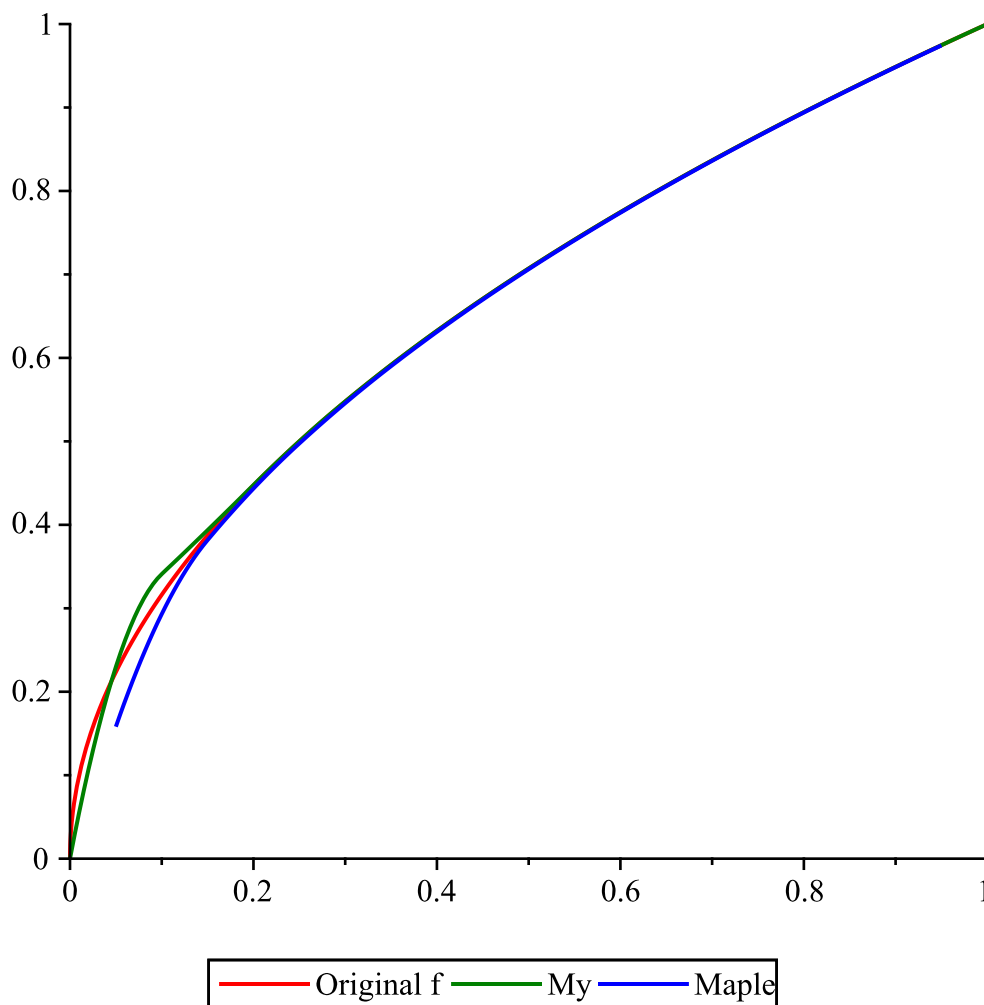
$$f := x \mapsto \sqrt{x} \quad (3)$$

> with(CurveFitting) :

```

points := [seq([grid[i], yVals[i]], i = 1 .. (n + 1))]:
mapleBSplineInterp := BSplineCurve(points, x, order = 3):
plot([f, BSplineInterp, mapleBSplineInterp], 0 .. 1, color = ["Red", "Green", "Blue"], legend
    = ["Original f", "My", "Maple"]);

```



> # Здесь мы видим, что как и у моего, так и у сплайна из пакета Maple появляются неточности на левом конце отрезка. Также можно заметить, что мой сплайн построен полностью на отрезке, так как при построении я доопределял его точками за границами отрезка с шагом EPS и значениями функции на левом конце отрезка. В то же время сплайн из Maple "не достроен" рядом с концами отрезка, так как не было данных для доопределения.

> # **Пример(2) :**

В книге "С. П. Шарого "Курс вычислительных методов" в разделе про сплайны была упомянута функция Рунге, для которой при интерполяции полиномами наблюдается эффект осцилляций. А также было отмечено,

что "последовательность интерполяционных кубических сплайнов на равномерной сетке узлов всегда сходится к интерполируемой непрерывной функции".

Значит,

что ошибка при интерполяции кубическими сплайнами для этой функции будет меньше . Давайте это проверим. Так как мы работаем на отрезке $[0, 1]$, немного видоизменим функцию :

$$\begin{aligned} &> f := x \mapsto \frac{1}{1 + 25 \cdot (0.5 - x)^2}; \\ &yVals := \text{Array}(1 .. (n + 1), i \mapsto f(\text{grid}[i])) : \\ &f := x \mapsto \frac{1}{1 + 25 \cdot (0.5 - x)^2} \end{aligned} \quad (4)$$

> # Найдём максимальную ошибку при интерполяции кубическими сплайнами:

```
> err_1 := calculateError(cubicSplineInterp, f) :
  evalf(err_1, 1);
```

0.003 (5)

> # Для получения интерполяции полиномами будем использовать стандартные средства Maple. Найдём максимальную ошибку:

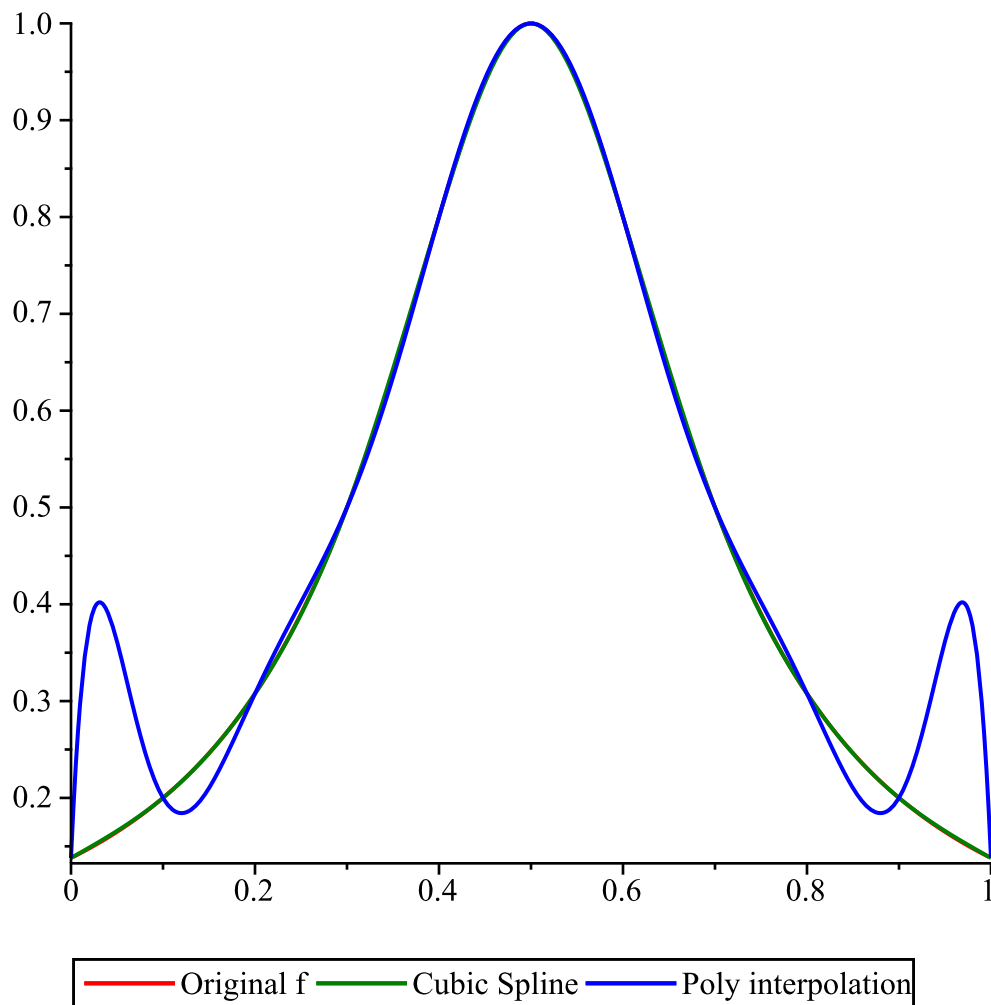
```
> with(CurveFitting) :
polyInterpolation := x → PolynomialInterpolation(grid, yVals, x) :
err_2 := calculateError(polyInterpolation, f) :
evalf(err_2, 2);
```

0.25 (6)

> # Мы видим, что ошибка отличается больше чем в 82 раза.

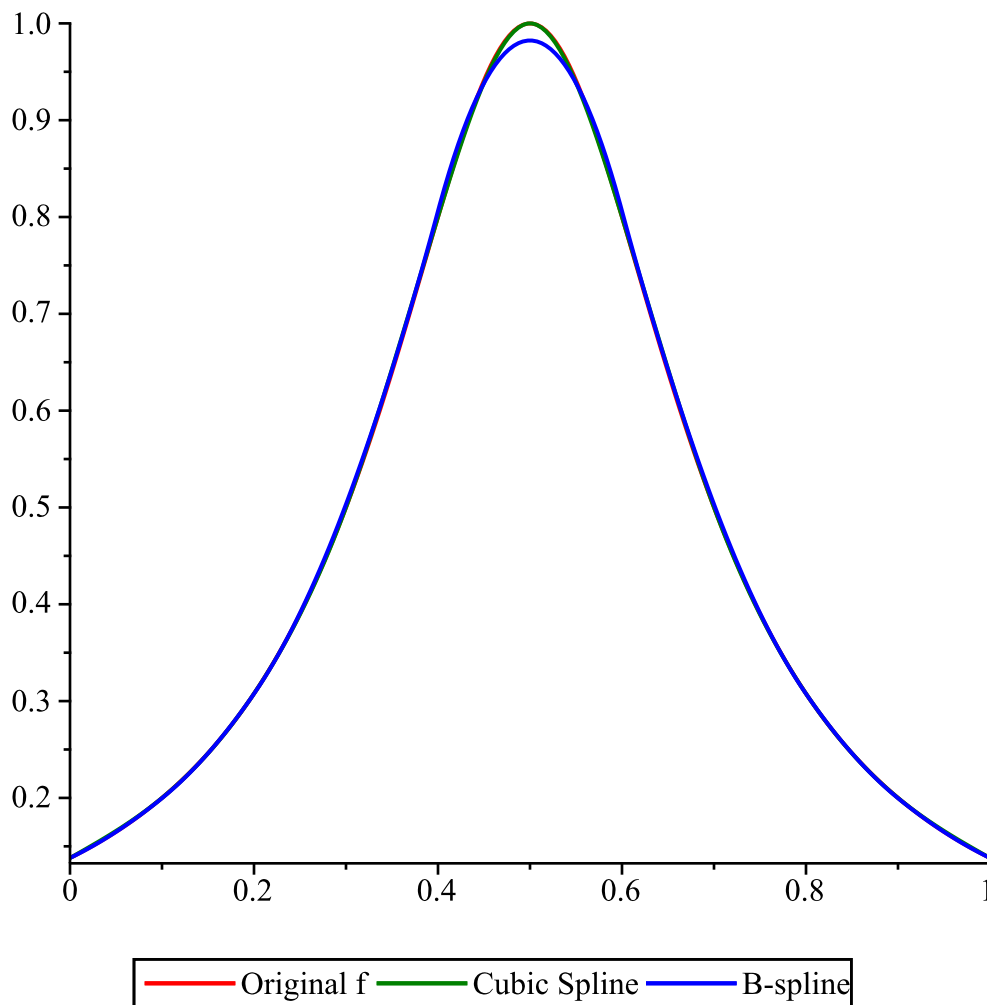
Пронаблюдаем теперь это на графике:

```
> plot([f, cubicSplineInterp, polyInterpolation], 0 .. 1, color = ["Red", "Green", "Blue"], legend
= ["Original f", "Cubic Spline", "Poly interpolation"]);
```



> # Таким образом, мы показали, что интерполяция кубическими сплайнами благодаря своим свойствам позволила избежать эффекта осцилляций на концах отрезка. Теперь посмотрим, как с этой задачей справится *B-spline*:

> `plot([f, cubicSplineInterp, BSplineInterp], 0..1, color = ["Red", "Green", "Blue"], legend = ["Original f", "Cubic Spline", "B-spline"]);`



> # ,
 (0.003)
 У BSpline же не появляется эффектов осцилляций на концах,
 он также лучше справляется с задачей,
 чем интерполяция полиномами, но при этом ошибка больше,
 чем у кубического сплайна, примерно в 6 раз :

> `err_3 := calculateError(BSplineInterp,f) :`
`evalf(err_3, 2)`
 0.018

(7)

> # Правда эту оценку нельзя считать полностью точной, так как
 наша погрешность составляет $O(h^2)$, где $h = 0.1$ в нашем
 случае. Но на графике можно пронаблюдать, в каком месте
 BSpline ошибается.

> # **Пример(3) :**

Tom Lyche and Knut Mørken, "Spline
Methods". 5.2.2 "Numerical solution and examples" ,

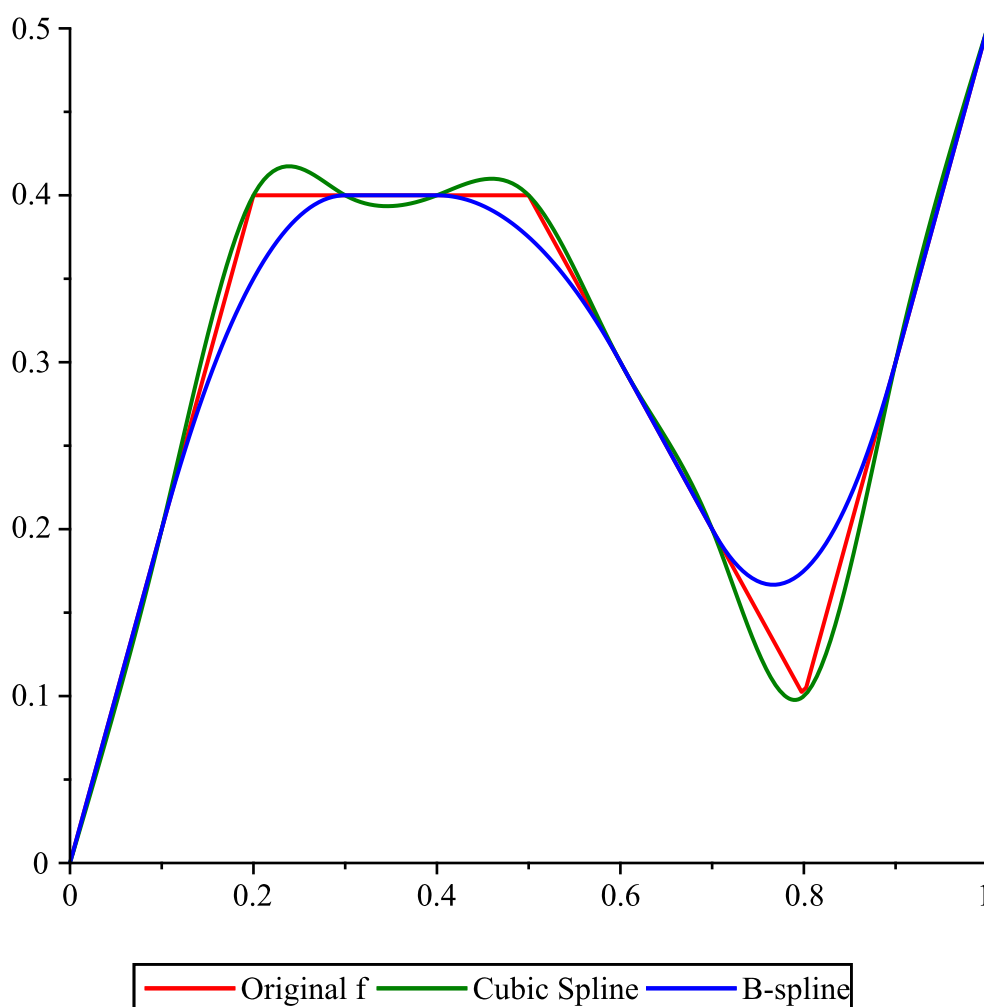
,

- . ,

B - .

> $f := x \rightarrow \text{piecewise}(x < 0.2, 2x, 0.2 \leq x < 0.5, 0.4, 0.5 \leq x < 0.8, 0.9 - x, 2 \cdot (x - 0.75))$;
 $\text{plot}([f, \text{cubicSplineInterp}, \text{BSplineInterp}], 0..1, \text{color} = [\text{"Red"}, \text{"Green"}, \text{"Blue"}], \text{legend}$
 $= [\text{"Original f"}, \text{"Cubic Spline"}, \text{"B-spline"}]);$

$$f := x \mapsto \begin{cases} 2 \cdot x & x < 0.2 \\ 0.4 & 0.2 \leq x < 0.5 \\ 0.9 - x & 0.5 \leq x < 0.8 \\ 2 \cdot x - 1.50 & \text{otherwise} \end{cases}$$



>

*# BSpline хуже справился с задачей. Ошибка получилась в три
раза больше:*

```
print(Ошибка кубического сплайна);  
err_01 := calculateError(cubicSplineInterp, f) :  
evalf(err_01, 2);  
print(Ошибка BSpline) ;  
err_02 := calculateError(BSplineInterp, f) :  
evalf(err_02, 2);
```

Ошибка кубического сплайна

0.026

Ошибка BSpline

0.075

(8)

