

12

3) Метод Ренакарии - исходная СЛАУ  
приводится к следующему виду:

$$\begin{cases} b_{11}x_1 + b_{12}x_2 + \dots + b_{1n}x_n + c_1 = 0 \\ b_{21}x_1 + b_{22}x_2 + \dots + b_{2n}x_n + c_2 = 0 \\ \vdots \\ b_{nn}x_1 + b_{n2}x_2 + \dots + b_{nn}x_n + c_n = 0 \end{cases}$$

$$b_{ij} = \frac{-a_{ij}}{a_{ii}}, \quad c_i = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

$$\begin{cases} \Psi_1^{(0)} = c_1 - x_1 + \sum_{j=2}^n b_{1j}x_j \\ \Psi_2^{(0)} = c_2 - x_2 + \sum_{j=1, j \neq 2}^n b_{2j}x_j \\ \vdots \\ \Psi_n^{(0)} = c_n - x_n + \sum_{j=1}^{n-1} b_{nj}x_j \end{cases}$$

В качестве начального приближения задаётся начальный вектор, на котором имеются необходимы обратить б. мон. максимальных невязку

$$\Psi_s^{(k)} = \frac{\partial \Psi_s^{(k)}}{\partial X_s} \Rightarrow \Psi_s^{(k+1)} = 0, \quad \Psi_i^{(k+1)} = \Psi_i^{(k)} + b_{is} \frac{\partial \Psi_s^{(k)}}{\partial X_s}$$

$|\Psi| \leq \varepsilon$  при достижении  $\varepsilon$ :

$$x_i \approx x_i^0 + \sum_g S_{xi}^{(g)}$$

## Тема 2. Решение

### линейных уравнений

13

### Основные понятия

В общем случае келик. уравн. с  $n \geq 1$  неизвестн. записывается в след. виде:

$$f(x) = 0, \quad \text{где } f(x) - \text{непрерывная функция}$$

аргумента  $x$ . Простой однократный корень уравнения  $x^*$  образует доказано

б о

Если точка  $x^*$  вместе с функцией образует

б о и её производную до  $k$ -го порядка

включит., то  $x^*$  называется корнем

$k$ -той кратности. В зависимости от

$f(x)$  келимейшес уравнения подразделяются на алгебраические и трансцендентные.

Алгебраическое уравн. - уравн., в котором  $f(x)$  имеет алгебраический вид

$$F(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n = 0$$

$a_i$  - коэффициенты

14

Трансцендентные - уравн. в котором  $f(x)$  содержит тригоном. логозат., логарифм. и другие функции

Методы решения

множественных уравн.

1) Прямые

2) Итерационные

График (точные, аналитич.) - позволяют записать решение в виде соотношения любо обозначе, при этом знат. корней могут быть выражены по этой формуле за конечное число

Итерационные - позволяют решить любое не лин. уравн., с помощью численных методов, которые позволяют получить пускай скольжимое значение корней с заданной точностью. При численном подходе задача о решении нелин. уравн. распадается

15

на несколько подзадач

1) Анализ корней хар-ра, расположение корней. Возможны варианты:

- Корень 1

- Бесконечное множество

- Корней нет

- Имеется несколько решений, как действительных, так и

2) Локализация корней (разбиение на интервал, выбор нач. приближ. к каждому корню)

3) Уточнение каждого или

интерв. мас. корня с требуемой точностью

Локализация корней

Для отыскания корней можно использовать:

1) Убедиться, что на рассматр. интервале есть корень

2) Быть уверенными, что этот корень

16

единственным на отрезке  
на этапе реализации этого используют  
аналитический, градиентский, гауссовский  
способы.

1) Аналит. - Если функция непрерывна  
на  $AB$ , а на концах  
ее знак имеет различные знаки, то  
на этом отрезке есть хотя бы один  
корень. Для обеспечения единственности  
необходимо, чтобы функция была  
многогранной на этом отрезке

2) Градиент. - Используется в том случае  
когда можно построить градиент функции  
 $y = f(x)$ , это дает наглядное представление  
о форме и расположении функции. Если  
функции, то есть видеть промежутки  
внутри которых только один корень.

В ряде случаев  $y = f(x)$  может быть  
представлена в эквивалентном виде

17

3) Гауссовский - легко реализуется на  
вычислительных машинах. Интервал  $AB$   
разбивается на ряд интервалов с шагом  
 $\Delta x$ . На границах каждого интервала  
проводим сравнение значений функции  
 $f(x_i) \times f(x_{i+1}) < 0$

Для того чтобы убедиться в правильности  
исследования необходимо изменять шаг и повторять  
процесс, если кол-во не изменяется

26.09.22

### Уточнение корней

Процесс уточнения корней разделяется на  
3 категории:

- 1) Интервальные
- 2) Итерационные
- 3) Комбинированные

Интервальные методы имеют 2 границы  
 $A_i B_i$  на которых проводится анализ знака  
функции. Данные методы относятся к

18

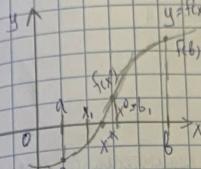
абсолютно сходящимся.  
 Интервальные методы вынуждают условной  
 сходимостью, при этом выполнение этого  
 условия необходимо и достаточное для  
 получения достаточного решения с заданной  
 точностью ( $\varepsilon$ ).

Комбинированные позволяют облегчить  
 преимущества интервального метода (абсолютная  
 сходимость и скорость) интервального  
 при этом проверка условий сходимости  
 не происходит.

### Интервальные методы

- 1) Метод плавающего деления
- 2) Метод золотого сечения
- 3) Метод хорд
- 4) Метод Ринггорса

Метод плавающего деления (дискретные  
 дихотомии). На отрезке  $A, B$  расположены  
 один корень ( $x^*$ ) который необходимо уточнить

с формальной  $\varepsilon$ 

$$\varepsilon = 0,01 \quad \tilde{\varepsilon} = 0,001$$

$$f(a) \times f(b) < 0$$

19

В качестве начального приближения принимается середина  $ab$ . Исследуется знак  
 функции на концах отрезков  
 $ax$  и  $x, b$ . Отрезок на котором функция  
 меняет знак содержит исключес корень  
 поэтому его присматривают в качестве  
 нового отрезка  $a, b$ , вторую половину  
 интервала отбрасывают. Проверяется  
 условие остановки  $|a - b| < \varepsilon$ , иначе  
 переходим к следующему итерации.  
 При выполнении результата однозначная  
 проверка условия достаточности

$$|f(x_*)| < \varepsilon$$

Для вычисления корня используют градиентных

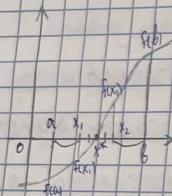
20

для получения данной Точности и времени выполнения  
 бинарное  $N = \text{int}(\log_2 \frac{b-a}{2\epsilon}) + 1$

$$G-a=1 \quad \mathcal{E}=10^{-6} \quad N=220 \quad 19$$

## Метод зонотерии

Чирилан ал разынбаева на з негизгерлана иелдүүлүп  
правило зөвөнүүрүү сөзмүү Проблема правильности



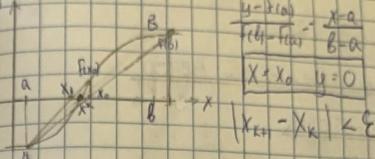
подтверждено на заседании  
на подтверждении. Пробка  
установлена остановки для выделения  
интервала. Фиксируем состоя

genitive.

Metrog Xong

## Методы геномного генерия и гонотипа

не привлекают внимание аудитории, на темах  
интереса, а только зная. Метод ходя практика-  
го внимания зрителей, основан в неприменимых  
условиях



$$\frac{y - f(a)}{f(b) - f(a)} = \frac{x - a}{b - a}$$

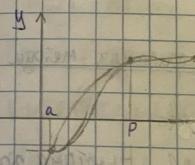
$$X \neq X_0 \quad y = 0$$

$$x_0 = a - \frac{b-a}{f(b)-f(a)}, f(x_0)$$

Примечание: для оценки имеющейся рези-  
рост и продолжительность обработки варьи-  
руется величина  $\lambda$  в зависимости от  
концентрации медикамента



Metog Puggeraa



$$X_{k+1} = \beta + (\beta - X_{k-1}) \frac{\text{sign}[f(x_{k-1}) - f(x_k)]}{\|f'(x_k)\|^2 - \|f(x_{k-1})f'(x_k)\|}$$

$$B = \frac{x_{k-1} + x_k}{2} \quad \text{Sign}[x] = \begin{cases} -1, & x < 0 \\ 0, & x = 0 \\ 1, & x > 0 \end{cases}$$

Онагає: черезлишністю сходимості

Итерационные методы. Применяются  
иследование определ приближ знако  
корр. знаки неравн управл начинается  
с выбора началь приближ к корни

В результате решения получается последовательность приближений, каждый из которых называется итерацией. В результате итерации получается последоват приближение которая назыв. итер. послег. Если с ростом к решению стремится к точному значению

$$\lim_{K \rightarrow \infty} \{x_k\} = x^*,$$

происс сходится. Сходимость обозначает, что погрешность каждого следующего приближе меньше предыдущего

$$|x^* - x_{k+1}| < q |x^* - x_k|^{\lambda} \quad q > 0 \quad \lambda \leq 1$$

$\lambda$  и  $q$  определяются методом уточнения нормы

Главным показателем скорости сходимости

является значение  $\lambda$ , которое назыв.

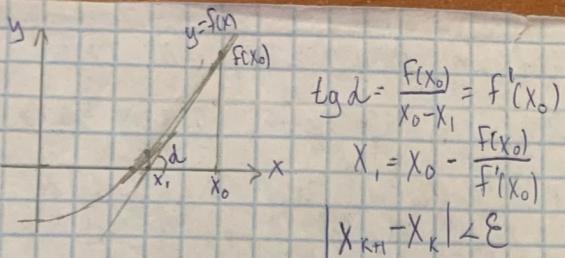
показателем сходимости. Если  $\lambda = 1$  погрешность с каждым шагом удваивается линейно, если  $\lambda > 1$ , то сверхлинейная сходимость.

$\lambda = 1$  - линейная сходимость

Метод Ньютона(расательных)

Известно нач. приближен. к корню  $x_0$ .

23



Сходимость метода Ньютона  $\delta = 2$

Для выполнения условия сходимости широколицкого необходимо выбрать такое начальное приближение  $x_0$ , где знакоизменение производной произойдет вблизи нуля.

Данное условие налагивает ограничения на знакоизменение, (должна быть монотонной на рассматриваемом отрезке ab)

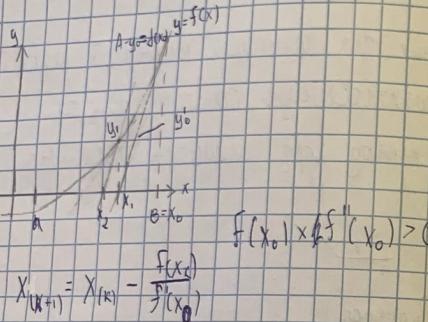
23

24

23.09.22

Модифицированный метод Ньютона

Ньютона



$$f(x_0) \times f'(x_0) > 0$$

$$x_{(k+1)} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

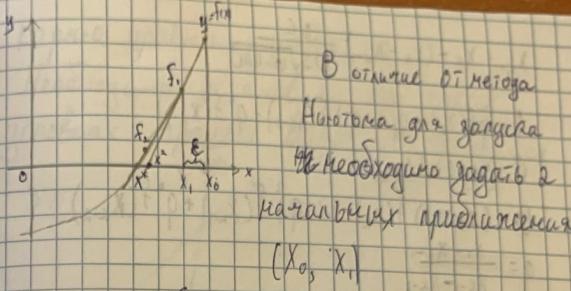
Метод середин (модифицированный метод Ньютона)

(Ньютона)

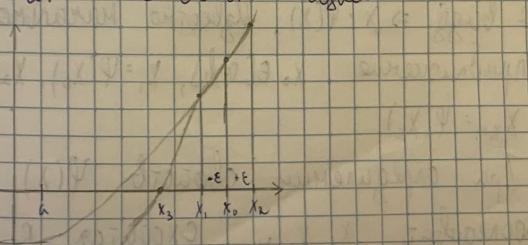
1-ый производящий в обрамлении Ньютона заменяется полиномом приближением аналогом

$$f(x_k) \approx \frac{f(x_k) + f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$$

$$x_{(k+1)} = x_k - \frac{f(x_k)(x_k - x_{k-1})}{f(x_k) + f(x_{k-1})}$$

При  $|x_{n+1} - x_n| < \varepsilon$  остановкаМетод Монера (парабол)

Идея метода Монера заключается в приближении замене  $y = f(x)$  квадратичным полиномом 2-ой степени (параболой), построенным на 3-ем участке  $y$  которого определяется точка пересечения с осью абсцисс



25

23

26

$$x_{k+1} = x_k - \frac{(x_k - x_{k-1})}{D + \sqrt{B^2 - 4AC}} \frac{2C}{B}$$

$$A = qf(x_k) - q(1+q)f(x_{k-1}) + q^2f(x_{k-2})$$

$$C = (1+q)f(x_k)$$

$$B = (2q+1)f(x_k) - (1+q)^2f(x_{k-1}) + q^2f(x_{k-2})$$

$$q = \frac{x_k - x_{k-1}}{x_{k-1} - x_{k-2}}$$

Внаслідок зменшення перед коефіцієнтом  
виду та, чибоїд коєфіцієнт зменш  
змін було максимальним. Метод Мюлера  
о��аже сперхлижкої сходимості

### Метод пресів ітерацій

Рассмотрим більш общий ітераційний

Метод уточнення кореня. Рассмотрим

исходні уравні  $f(x) = 0$ , преобразуємо їх

в виду  $\exists x \in \Psi(x)$ . Кубічне максимальне

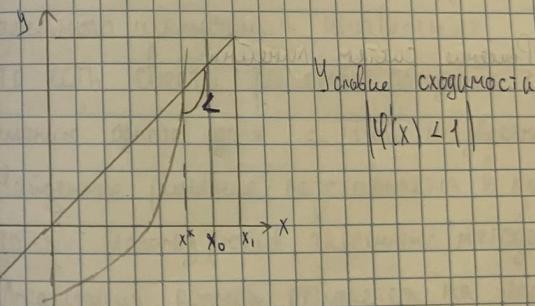
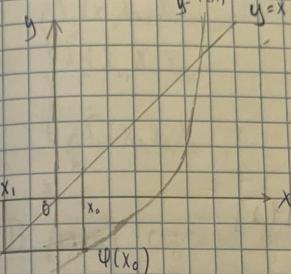
приближення  $x_0 \in [a, b]$ ,  $x_1 = \Psi(x_0)$ ,  $x_2 = \Psi(x_1)$

$$x_{k+1} = \Psi(x_k)$$

При визначеннях сходимості  $\Psi(x)$   
намагається  $x_1, x_2, \dots$  сходитися в

корінно уравнення  $F(x) = 0$

Необхідно установити при яких  
условіях процес буде сходиться



Умови сходимості

$$|\Psi'(x)| < 1$$

23

28

Пункт

$$x^3 - x - 1 = 0 \quad I \in [1, 2]$$

Начальное приближение

x<sub>0</sub> = 1.5x<sub>1</sub> = 1.4x<sub>2</sub> = 1.3x<sub>3</sub> = 1.2x<sub>4</sub> = 1.1x<sub>5</sub> = 1.0x<sub>6</sub> = 0.9x<sub>7</sub> = 0.8x<sub>8</sub> = 0.7x<sub>9</sub> = 0.6x<sub>10</sub> = 0.5x<sub>11</sub> = 0.4x<sub>12</sub> = 0.3x<sub>13</sub> = 0.2x<sub>14</sub> = 0.1x<sub>15</sub> = 0.0x<sub>16</sub> = -0.1x<sub>17</sub> = -0.2x<sub>18</sub> = -0.3x<sub>19</sub> = -0.4x<sub>20</sub> = -0.5x<sub>21</sub> = -0.6x<sub>22</sub> = -0.7x<sub>23</sub> = -0.8x<sub>24</sub> = -0.9x<sub>25</sub> = -1.0x<sub>26</sub> = -1.1x<sub>27</sub> = -1.2x<sub>28</sub> = -1.3x<sub>29</sub> = -1.4x<sub>30</sub> = -1.5x<sub>31</sub> = -1.6x<sub>32</sub> = -1.7x<sub>33</sub> = -1.8x<sub>34</sub> = -1.9x<sub>35</sub> = -2.0x<sub>36</sub> = -2.1x<sub>37</sub> = -2.2x<sub>38</sub> = -2.3x<sub>39</sub> = -2.4x<sub>40</sub> = -2.5x<sub>41</sub> = -2.6x<sub>42</sub> = -2.7x<sub>43</sub> = -2.8x<sub>44</sub> = -2.9x<sub>45</sub> = -3.0x<sub>46</sub> = -3.1x<sub>47</sub> = -3.2x<sub>48</sub> = -3.3x<sub>49</sub> = -3.4x<sub>50</sub> = -3.5x<sub>51</sub> = -3.6x<sub>52</sub> = -3.7x<sub>53</sub> = -3.8x<sub>54</sub> = -3.9x<sub>55</sub> = -4.0x<sub>56</sub> = -4.1x<sub>57</sub> = -4.2x<sub>58</sub> = -4.3x<sub>59</sub> = -4.4x<sub>60</sub> = -4.5x<sub>61</sub> = -4.6x<sub>62</sub> = -4.7x<sub>63</sub> = -4.8x<sub>64</sub> = -4.9x<sub>65</sub> = -5.0x<sub>66</sub> = -5.1x<sub>67</sub> = -5.2x<sub>68</sub> = -5.3x<sub>69</sub> = -5.4x<sub>70</sub> = -5.5x<sub>71</sub> = -5.6x<sub>72</sub> = -5.7x<sub>73</sub> = -5.8x<sub>74</sub> = -5.9x<sub>75</sub> = -6.0x<sub>76</sub> = -6.1x<sub>77</sub> = -6.2x<sub>78</sub> = -6.3x<sub>79</sub> = -6.4x<sub>80</sub> = -6.5x<sub>81</sub> = -6.6x<sub>82</sub> = -6.7x<sub>83</sub> = -6.8x<sub>84</sub> = -6.9x<sub>85</sub> = -7.0x<sub>86</sub> = -7.1x<sub>87</sub> = -7.2x<sub>88</sub> = -7.3x<sub>89</sub> = -7.4x<sub>90</sub> = -7.5x<sub>91</sub> = -7.6x<sub>92</sub> = -7.7x<sub>93</sub> = -7.8x<sub>94</sub> = -7.9x<sub>95</sub> = -8.0x<sub>96</sub> = -8.1x<sub>97</sub> = -8.2x<sub>98</sub> = -8.3x<sub>99</sub> = -8.4x<sub>100</sub> = -8.5x<sub>101</sub> = -8.6x<sub>102</sub> = -8.7x<sub>103</sub> = -8.8x<sub>104</sub> = -8.9x<sub>105</sub> = -9.0x<sub>106</sub> = -9.1x<sub>107</sub> = -9.2x<sub>108</sub> = -9.3x<sub>109</sub> = -9.4x<sub>110</sub> = -9.5x<sub>111</sub> = -9.6x<sub>112</sub> = -9.7x<sub>113</sub> = -9.8x<sub>114</sub> = -9.9x<sub>115</sub> = -10.0x<sub>116</sub> = -10.1x<sub>117</sub> = -10.2x<sub>118</sub> = -10.3x<sub>119</sub> = -10.4x<sub>120</sub> = -10.5x<sub>121</sub> = -10.6x<sub>122</sub> = -10.7x<sub>123</sub> = -10.8x<sub>124</sub> = -10.9x<sub>125</sub> = -11.0x<sub>126</sub> = -11.1x<sub>127</sub> = -11.2x<sub>128</sub> = -11.3x<sub>129</sub> = -11.4x<sub>130</sub> = -11.5x<sub>131</sub> = -11.6x<sub>132</sub> = -11.7x<sub>133</sub> = -11.8x<sub>134</sub> = -11.9x<sub>135</sub> = -12.0x<sub>136</sub> = -12.1x<sub>137</sub> = -12.2x<sub>138</sub> = -12.3x<sub>139</sub> = -12.4x<sub>140</sub> = -12.5x<sub>141</sub> = -12.6x<sub>142</sub> = -12.7x<sub>143</sub> = -12.8x<sub>144</sub> = -12.9x<sub>145</sub> = -13.0x<sub>146</sub> = -13.1x<sub>147</sub> = -13.2x<sub>148</sub> = -13.3x<sub>149</sub> = -13.4x<sub>150</sub> = -13.5x<sub>151</sub> = -13.6x<sub>152</sub> = -13.7x<sub>153</sub> = -13.8x<sub>154</sub> = -13.9x<sub>155</sub> = -14.0x<sub>156</sub> = -14.1x<sub>157</sub> = -14.2x<sub>158</sub> = -14.3x<sub>159</sub> = -14.4x<sub>160</sub> = -14.5x<sub>161</sub> = -14.6x<sub>162</sub> = -14.7x<sub>163</sub> = -14.8x<sub>164</sub> = -14.9x<sub>165</sub> = -15.0x<sub>166</sub> = -15.1x<sub>167</sub> = -15.2x<sub>168</sub> = -15.3x<sub>169</sub> = -15.4x<sub>170</sub> = -15.5x<sub>171</sub> = -15.6x<sub>172</sub> = -15.7x<sub>173</sub> = -15.8x<sub>174</sub> = -15.9x<sub>175</sub> = -16.0x<sub>176</sub> = -16.1x<sub>177</sub> = -16.2x<sub>178</sub> = -16.3x<sub>179</sub> = -16.4x<sub>180</sub> = -16.5x<sub>181</sub> = -16.6x<sub>182</sub> = -16.7x<sub>183</sub> = -16.8x<sub>184</sub> = -16.9x<sub>185</sub> = -17.0x<sub>186</sub> = -17.1x<sub>187</sub> = -17.2x<sub>188</sub> = -17.3x<sub>189</sub> = -17.4x<sub>190</sub> = -17.5x<sub>191</sub> = -17.6x<sub>192</sub> = -17.7x<sub>193</sub> = -17.8x<sub>194</sub> = -17.9x<sub>195</sub> = -18.0x<sub>196</sub> = -18.1x<sub>197</sub> = -18.2x<sub>198</sub> = -18.3x<sub>199</sub> = -18.4x<sub>200</sub> = -18.5x<sub>201</sub> = -18.6x<sub>202</sub> = -18.7x<sub>203</sub> = -18.8x<sub>204</sub> = -18.9x<sub>205</sub> = -19.0x<sub>206</sub> = -19.1x<sub>207</sub> = -19.2x<sub>208</sub> = -19.3x<sub>209</sub> = -19.4x<sub>210</sub> = -19.5x<sub>211</sub> = -19.6x<sub>212</sub> = -19.7x<sub>213</sub> = -19.8x<sub>214</sub> = -19.9x<sub>215</sub> = -20.0x<sub>216</sub> = -20.1x<sub>217</sub> = -20.2x<sub>218</sub> = -20.3x<sub>219</sub> = -20.4x<sub>220</sub> = -20.5x<sub>221</sub> = -20.6x<sub>222</sub> = -20.7x<sub>223</sub> = -20.8x<sub>224</sub> = -20.9x<sub>225</sub> = -21.0x<sub>226</sub> = -21.1x<sub>227</sub> = -21.2x<sub>228</sub> = -21.3x<sub>229</sub> = -21.4x<sub>230</sub> = -21.5x<sub>231</sub> = -21.6x<sub>232</sub> = -21.7x<sub>233</sub> = -21.8x<sub>234</sub> = -21.9x<sub>235</sub> = -22.0x<sub>236</sub> = -22.1x<sub>237</sub> = -22.2x<sub>238</sub> = -22.3x<sub>239</sub> = -22.4x<sub>240</sub> = -22.5x<sub>241</sub> = -22.6x<sub>242</sub> = -22.7x<sub>243</sub> = -22.8x<sub>244</sub> = -22.9x<sub>245</sub> = -23.0x<sub>246</sub> = -23.1x<sub>247</sub> = -23.2x<sub>248</sub> = -23.3x<sub>249</sub> = -23.4x<sub>250</sub> = -23.5x<sub>251</sub> = -23.6x<sub>252</sub> = -23.7x<sub>253</sub> = -23.8x<sub>254</sub> = -23.9x<sub>255</sub> = -24.0x<sub>256</sub> = -24.1x<sub>257</sub> = -24.2x<sub>258</sub> = -24.3x<sub>259</sub> = -24.4x<sub>260</sub> = -24.5x<sub>261</sub> = -24.6x<sub>262</sub> = -24.7x<sub>263</sub> = -24.8x<sub>264</sub> = -24

Метод решения

1) Метод Ньютона, задается вектором начальных приближений  $\bar{x}$  для оценки следующего итерации используется следующее преобразование:

$$\bar{x}_{(k+1)} = \bar{x}_k + \bar{X}_k$$

$$\bar{x}_{(k+1)} = \bar{x}_k + \int (\bar{x}_k) f_i(\bar{x}_k), \text{ где } f_i - \text{ матрица обратимая матрице якоби}$$

2) Метод простой итерации. аналогичен методу для одноточечных уравнений

Задается вектор начальных приближений. Использование СЛАУ предполагается к эквивалентному виду. Если итерационный процесс сходится, то

$$M_{ij} = \max_j \left| \frac{\partial f_k}{\partial x_j} \right| \quad \| M \| \leq 1$$

$$\begin{cases} \bar{x}_1^{(0)} = \psi_1(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)}) \\ \bar{x}_2^{(0)} = \psi_2(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)}) \\ \vdots \\ \bar{x}_n^{(0)} = \psi_n(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)}) \end{cases}$$

$$\begin{cases} \bar{x}_1^{(1)} = \psi_1(x_1^{(0)}, x_2^{(1)}, \dots, x_n^{(1)}) \\ \bar{x}_2^{(1)} = \psi_2(x_1^{(1)}, x_2^{(1)}, \dots, x_n^{(1)}) \\ \vdots \\ \bar{x}_n^{(1)} = \psi_n(x_1^{(1)}, x_2^{(1)}, \dots, x_n^{(1)}) \end{cases}$$

Скорость сходимости метода сильно зависит от вида конкретно подобранных функций  $\psi_i$ , которые должны сдвигаться

удовлетворять условиям эквивалентности к исходной системе, а так же обеспечить сходимость итеративного процесса

(Посмотрите пример в случае 1-го критерия ур-ий)

Для темы 2. Лаб работ 1 Решение линейн. ур-ий

2. Итерационные методы решения линейных ур-ий

3. Комбинированные методы решения

4. Решение систем линейн. ур-ий

10.10.22

Тема 3. Интерполяцияи аппроксимация

Основные понятия и определения

Интерполяция - восстановление функции на заданном интервале по известным её значениям. В частичном смысле тоже, прилаг