

# ВЫЧИСЛИТЕЛЬНЫЕ СИСТЕМЫ

Сборник трудов  
1964 г. Института математики СО АН СССР Выпуск 14

---

## ОЦЕНКА ПРЕДЕЛЬНОГО КОЛИЧЕСТВА ИНФОРМАЦИИ, СОДЕРЖАЩЕГОСЯ В РАСПОЗНАВАЕМОМ СИГНАЛЕ

Н.Г. Загоруйко

Усилия исследователей распознающих автоматов обычно сосредоточены на поиске такой системы параметров, характеризующих распознаваемый объект, которая при минимальных затратах (минимум времени, оборудования и т.д.) позволяла бы извлекать возможно большее количество информации об объекте, т.е. системы, обладающей максимальной информационной эффективностью [1].

Если задано некоторое исходное множество систем параметров, то, сравнив их между собой по критерию информационной эффективности, можно быть уверенным в правильности выбора той или иной системы.

Однако обычно нет уверенности в том, что исходное множество систем достаточно полное и что среди систем, не вошедших в исходное, нет такой системы параметров, которая позволяла бы извлечь еще большее количество информации.

Для оценки того, насколько полно выбранная система параметров позволяет извлечь из сигнала информацию о распознаваемом объекте, нужно знать предельное количество информации  $I_{max}$ , содержащееся в сигнале. Знать  $I_{max}$  важно еще и для правильной формулировки технических требований на разработку распознающих автоматов, и для правильной оценки характеристик различных распознающих устройств.

Так, например, прежде чем искать параметры гидроакустического эхосигнала, по которым можно было бы надежно и экономично отличать плывущего кита от неподвижной подводной скалы, нужно узнать, содержится ли в эхосигнале вообще информация, позволяющая сделать выбор между этими двумя гипотезами. Иногда ответ на этот вопрос ищется "бионическим" путём: если человек, рассматривая осциллограмму эхосигнала или прослушивая его, может отличить одно от другого, то, следовательно, информация о распознаваемых объектах в сигнале содержится. Правда, ориентировочная оценка  $I_{max}$ , полученная таким экономичным путем, может быть либо завышенной, если человек подсознательно использует при распознавании дополнительные источники информации, либо заниженной, если информация об объектах в сигнале содержится, но закодирована в форме, трудно воспринимаемой при непосредственном наблюдении.

Объективную оценку характеристик распознающих устройств также можно получить, лишь зная величину  $I_{max}$ , содержащуюся в физическом сигнале о распознаваемых объектах. Так, может оказаться, что 50%-ная надёжность распознавания речевых элементов типа фонем по их физическим характеристикам близка к предельной и от аппаратуры, рассчитанной на распознавание отдельных фонем в слитной речи, лучших характеристик нельзя и требовать. Может быть человек, воспринимая устную речь, ориентируется на распознавание не фонем (во всяком случае, не только фонем), а других элементов речи, распознавая отдельные фонемы с ещё меньшей надёжностью, чем аппаратура.

Метод объективной оценки  $I_{max}$  может быть основан на следующем. Пусть в алфавите распознаваемых объектов содержится " $N$ " элементов. Вначале следует набрать достаточно полную статистику сигналов, соответствующих всем элементам алфавита, (например, в виде записей тех участков речевого сигнала, которые соответствуют отдельным фонемам). Если каждую реализацию сигнала представить в виде точки в  $n$ -мерном пространстве, то каждому элементу алфавита в этом пространстве будет соответствовать некоторое множество точек. Пространственное распределение плотности этих точек и будет служить основой для оценки  $I_{max}$ .

Так как практически спектры реальных сигналов бесконечны, а  $n$  не может быть взято равным  $\infty$ , отображение сигнала в  $n$ -мерном пространстве, в общем случае, приведет к определенным искажениям сигнала. Важно отображать сигнал с такой точно-

стью, чтобы ошибка  $\Delta$  не превышала уровня шумов аппаратуры, с помощью которой сигнал был измерен и предварительно записан.

Если на участке  $(\alpha, \beta)$  функция  $f(x)$  восстанавливается по  $n$ -мерной точке в функцию  $\varphi(x)$  и мерой близости этих функций считать их квадратичное отклонение

$$\varepsilon = \int_{\alpha}^{\beta} [f(x) - \varphi(x)]^2 dx,$$

то в качестве осей  $n$ -мерного пространства можно рассматривать коэффициенты Фурье ортогональной системы полиномов, вплоть до  $n$ -го члена, при котором квадратичное отклонение становится  $\varepsilon < \Delta$ . При этом исходная функция  $f(x)$  представляется в виде конечной суммы Фурье  $\sum_{j=1}^n C_j \cdot w_j(x)$ ,

где  $w_1(x), w_2(x), \dots, w_n(x)$  — ортонормированная система функций на участке  $(\alpha, \beta)$ , а  $C_j$  — коэффициенты Фурье, найденные из соотношения

$$C_j = \int_{\alpha}^{\beta} f(x) \cdot w_j(x) dx.$$

В зависимости от вида функции  $f(x)$  в качестве ортогональной системы могут выбираться полиномы Лежандра, Якоби, Эрмита, Лагерра, Фурье, Чебышева и т.д. [2].

Если есть основание считать коэффициенты Фурье ( $C_j$ ) статистически независимыми, то проекцию многомерной плотности распределения значений функций  $I(x)$  на оси  $C_j$  можно рассматривать в качестве распределений плотности вероятности независимых параметров.

Количество информации, заключенное в каждом независимом параметре легко находится [1] в виде

$$I_x = H_0 - H_x,$$

где  $H_0$  — исходная энтропия, зависящая только от априорных вероятностей ( $q_k$ ) появления распознаваемых объектов

$$H_0 = - \sum_{k=1}^N q_k \cdot \log q_k,$$

а  $H_x$  — энтропия, оставшаяся после того, как значение исследуемого параметра ( $x$ ) стало известным.

Если параметр может принимать  $m$  различных значений ( $1 \leq i \leq m$ ), то

$$H_x = \sum_{i=1}^m [H_i \cdot \sum_{k=1}^N p_{k|i}],$$

где  $\sum_{k=1}^N P_{k/c}$  — суммарная по всем  $N$  плотность вероятности параметра  $x$  на участке  $x_{i-1} < x < x_i$ ,

$$a \quad H_c = \frac{1}{\sum_{k=1}^N P_{k/c}} \left[ \sum_{k=1}^N P_{k/c} \log \sum_{k=1}^N P_{k/c} - \sum_{k=1}^N P_{k/c} \log P_{k/c} \right].$$

Суммарная информация, извлекаемая с помощью системы  $n$  независимых параметров, равна сумме количеств информации, извлекаемых каждым параметром в отдельности

$$J_{\Sigma} = J_1 + J_2 + \dots + J_n.$$

Очевидно, что  $J_{\Sigma}$  и есть искомое значение  $J_{max}$ , содержащееся в сигнале о распознаваемых объектах.

Если коэффициенты Фурье  $C_j$  статистически зависимы, то количество информации, которое можно извлечь из пространства  $n$  измерений, можно определить анализируя энтропию в каждой из  $m^n$  точек  $n$ -мерного пространства [3].

Если "идеальный наблюдатель" [3] принимает решение о принадлежности реализации к тому или иному объекту только в том случае, если априорная вероятность одной гипотезы равна 1, а остальных — 0, (т.е. если ставится задача абсолютного, а не вероятностного распознавания), то  $J_{max}$  должно быть  $\geq |H_0|$ . При вероятностном распознавании обычно задается некоторое пороговое значение апостериорной вероятности

$P_k = \alpha \text{ for } x < x_i$ , при достижении которого принимается решение о " $K$ " — той гипотезе. Если при этом все остальные ( $N-1$ ) конкурирующих гипотез равновероятны

$$(P_{c=1\dots N} = \frac{1-P_k}{N-1}),$$

то количество информации,  $J_{mp}$ , которое необходимо извлекать из сигнала при заданных условиях

$$J_{mp} = H_0 - (\alpha \cdot \log \alpha + (1-\alpha) \cdot \log \frac{1-\alpha}{N-1}).$$

Если априорные вероятности появления  $N$  распознаваемых объектов равны между собой, то значения  $J_{mp}$  могут быть найдены по заданной величине  $\alpha$  с помощью таблицы (см. приложение). В том случае, если  $J_{max} \geq J_{mp}$ , можно переходить к поиску наиболее эффективной системы параметров исследуемого сигнала.

Если же  $J_{max} < J_{mp}$ , нужно привлекать другие ис-

точники информации о распознаваемых объектах либо пересматривать состав (алфавит) объектов (использовать другой вид сигнала-посылки при эхолокации, анализировать динамику изменения некоторых параметров сигнала во времени, от распознавания фонем переходить к распознаванию слогов, слов и т.д.).

## Л и т е р а т у р а

1. Загоруйко Н.Г. Методика оценки информационной эффективности независимых параметров речевого сигнала. "Вычислительные системы", выпуск 10, Новосибирск, 1964, ИМ СО АН СССР.
2. Математический анализ (функции, пределы, ряды, цепные дроби) под ред. Л.А.Листерника и А.Р.Янпольского, ФМ., М., 1961.
3. Файнштейн А. Основы теории информации. М., ИЛ., 1960.

**ПРИЛОЖЕНИЕ**

Количество информации ( $I_{\text{пр}}$ ), необходимое для распознавания  $N$  объектов

| $N \setminus \alpha$ | 0.5   | 0.51  | 0.52  | 0.53  | 0.54  | 0.55  | 0.56  | 0.57  | 0.58  | 0.59 |
|----------------------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|------|
| 2 0                  | 0     | 0.001 | 0.003 | 0.005 | 0.007 | 0.01  | 0.014 | 0.019 | 0.023 |      |
| 3 0.085              | 0.095 | 0.106 | 0.118 | 0.13  | 0.142 | 0.155 | 0.169 | 0.184 | 0.198 |      |
| 4 0.208              | 0.224 | 0.24  | 0.258 | 0.276 | 0.294 | 0.313 | 0.333 | 0.353 | 0.374 |      |
| 5 0.322              | 0.342 | 0.363 | 0.385 | 0.407 | 0.429 | 0.452 | 0.476 | 0.5   | 0.525 |      |
| 6 0.424              | 0.448 | 0.472 | 0.496 | 0.521 | 0.547 | 0.574 | 0.601 | 0.628 | 0.656 |      |
| 7 0.515              | 0.541 | 0.568 | 0.595 | 0.623 | 0.651 | 0.68  | 0.71  | 0.74  | 0.771 |      |
| 8 0.596              | 0.625 | 0.654 | 0.683 | 0.713 | 0.744 | 0.775 | 0.807 | 0.839 | 0.872 |      |
| 9 0.67               | 0.7   | 0.731 | 0.763 | 0.795 | 0.827 | 0.86  | 0.894 | 0.928 | 0.963 |      |
| 10 0.737             | 0.769 | 0.802 | 0.835 | 0.868 | 0.903 | 0.938 | 0.973 | 1.009 | 1.046 |      |
| II 0.798             | 0.832 | 0.866 | 0.901 | 0.936 | 0.972 | 1.008 | 1.045 | 1.083 | 1.121 |      |
| I2 0.855             | 0.89  | 0.926 | 0.962 | 0.998 | 1.035 | 1.073 | 1.112 | 1.151 | 1.19  |      |
| I3 0.908             | 0.944 | 0.981 | 1.018 | 1.056 | 1.094 | 1.133 | 1.173 | 1.213 | 1.254 |      |
| I4 0.957             | 0.994 | 1.032 | 1.071 | 1.11  | 1.149 | 1.19  | 1.23  | 1.272 | 1.314 |      |
| I5 1.003             | 1.042 | 1.081 | 1.12  | 1.16  | 1.201 | 1.242 | 1.284 | 1.326 | 1.369 |      |
| I6 1.047             | 1.086 | 1.126 | 1.166 | 1.207 | 1.249 | 1.291 | 1.334 | 1.378 | 1.422 |      |
| I7 1.087             | 1.128 | 1.169 | 1.21  | 1.252 | 1.295 | 1.338 | 1.382 | 1.426 | 1.471 |      |
| I8 1.126             | 1.167 | 1.209 | 1.251 | 1.294 | 1.338 | 1.382 | 1.427 | 1.472 | 1.518 |      |
| I9 1.163             | 1.205 | 1.248 | 1.291 | 1.334 | 1.379 | 1.424 | 1.469 | 1.515 | 1.562 |      |
| 20 I.198             | I.241 | I.284 | I.328 | I.373 | I.418 | I.463 | I.51  | I.556 | I.604 |      |
| 21 I.231             | I.275 | I.319 | I.364 | I.409 | I.455 | I.501 | I.548 | I.596 | I.644 |      |
| 22 I.263             | I.307 | I.352 | I.398 | I.444 | I.49  | I.537 | I.585 | I.633 | I.682 |      |
| 23 I.294             | I.339 | I.384 | I.43  | I.477 | I.524 | I.572 | I.62  | I.669 | I.719 |      |
| 24 I.323             | I.369 | I.415 | I.461 | I.509 | I.557 | I.605 | I.654 | I.704 | I.754 |      |
| 25 I.351             | I.398 | I.444 | I.492 | I.539 | I.588 | I.637 | I.687 | I.737 | I.788 |      |
| 26 I.379             | I.425 | I.473 | I.52  | I.569 | I.618 | I.668 | I.718 | I.769 | I.82  |      |
| 27 I.405             | I.452 | I.5   | I.548 | I.597 | I.647 | I.697 | I.748 | I.799 | I.851 |      |
| 28 I.43              | I.478 | I.526 | I.575 | I.625 | I.675 | I.726 | I.777 | I.829 | I.881 |      |
| 29 I.454             | I.503 | I.552 | I.601 | I.651 | I.702 | I.753 | I.805 | I.857 | I.91  |      |
| 30 I.478             | I.527 | I.576 | I.626 | I.677 | I.728 | I.78  | I.832 | I.885 | I.939 |      |
| 31 I.501             | I.55  | I.6   | I.651 | I.702 | I.753 | I.806 | I.858 | I.912 | I.966 |      |
| 32 I.523             | I.573 | I.623 | I.674 | I.726 | I.778 | I.831 | I.884 | I.938 | I.992 |      |
| 33 I.544             | I.595 | I.646 | I.697 | I.749 | I.802 | I.855 | I.909 | I.963 | 2.018 |      |
| 34 I.565             | I.616 | I.667 | I.719 | I.772 | I.825 | I.878 | I.933 | I.987 | 2.043 |      |
| 35 I.586             | I.637 | I.688 | I.741 | I.794 | I.847 | I.901 | I.956 | 2.011 | 2.067 |      |
| 36 I.605             | I.657 | I.709 | I.762 | I.815 | I.869 | I.923 | I.979 | 2.034 | 2.09  |      |
| 37 I.624             | I.676 | I.729 | I.782 | I.836 | I.89  | I.945 | 2.001 | 2.057 | 2.113 |      |
| 38 I.643             | I.696 | I.749 | I.802 | I.856 | I.911 | I.966 | 2.022 | 2.079 | 2.136 |      |
| 39 I.661             | I.714 | I.768 | I.821 | I.876 | I.931 | I.987 | 2.043 | 2.1   | 2.157 |      |
| 40 I.679             | I.732 | I.786 | I.84  | I.895 | I.951 | 2.007 | 2.063 | 2.121 | 2.178 |      |
| 41 I.697             | I.75  | I.804 | I.859 | I.914 | I.97  | 2.026 | 2.083 | 2.141 | 2.199 |      |
| 42 I.714             | I.767 | I.822 | I.877 | I.932 | I.989 | 2.045 | 2.103 | 2.161 | 2.219 |      |
| 43 I.73              | I.784 | I.839 | I.894 | I.95  | 2.007 | 2.064 | 2.122 | 2.18  | 2.239 |      |
| 44 I.746             | I.801 | I.856 | I.912 | I.968 | 2.025 | 2.082 | 2.14  | 2.199 | 2.258 |      |
| 45 I.762             | I.817 | I.872 | I.929 | I.985 | 2.042 | 2.1   | 2.158 | 2.217 | 2.277 |      |
| 46 I.778             | I.833 | I.889 | I.945 | 2.002 | 2.059 | 2.118 | 2.176 | 2.236 | 2.295 |      |
| 47 I.793             | I.848 | I.904 | I.961 | 2.018 | 2.076 | 2.135 | 2.194 | 2.253 | 2.313 |      |
| 48 I.808             | I.864 | I.92  | I.977 | 2.034 | 2.093 | 2.151 | 2.211 | 2.271 | 2.331 |      |
| 49 I.822             | I.878 | I.935 | I.992 | 2.05  | 2.109 | 2.168 | 2.227 | 2.288 | 2.348 |      |
| 50 I.837             | I.893 | I.95  | 2.008 | 2.066 | 2.124 | 2.184 | 2.244 | 2.304 | 2.365 |      |

| $N \setminus \alpha$ | 0.6   | 0.61  | 0.62  | 0.63  | 0.64  | 0.65  | 0.66  | 0.67  | 0.68  | 0.69 |
|----------------------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|------|
| 2 0.029              | 0.035 | 0.042 | 0.049 | 0.057 | 0.066 | 0.075 | 0.085 | 0.097 | 0.107 |      |
| 3 0.214              | 0.23  | 0.247 | 0.264 | 0.282 | 0.301 | 0.32  | 0.34  | 0.361 | 0.382 |      |
| 4 0.395              | 0.417 | 0.44  | 0.463 | 0.487 | 0.511 | 0.536 | 0.562 | 0.588 | 0.615 |      |
| 5 0.551              | 0.577 | 0.604 | 0.631 | 0.659 | 0.688 | 0.717 | 0.747 | 0.778 | 0.809 |      |
| 6 0.685              | 0.715 | 0.745 | 0.775 | 0.806 | 0.838 | 0.871 | 0.904 | 0.938 | 0.972 |      |
| 7 0.802              | 0.834 | 0.867 | 0.9   | 0.934 | 0.968 | 1.004 | 1.039 | 1.076 | 1.113 |      |
| 8 0.906              | 0.94  | 0.975 | 1.011 | 1.047 | 1.083 | 1.121 | 1.159 | 1.197 | 1.237 |      |
| 9 0.999              | 1.035 | 1.072 | 1.109 | 1.147 | 1.186 | 1.225 | 1.265 | 1.306 | 1.347 |      |
| 10 1.083             | 1.121 | 1.159 | 1.198 | 1.238 | 1.278 | 1.319 | 1.361 | 1.403 | 1.446 |      |
| II 1.16              | 1.199 | 1.239 | 1.28  | 1.321 | 1.363 | 1.405 | 1.448 | 1.492 | 1.536 |      |
| I2 1.23              | 1.271 | 1.312 | 1.354 | 1.397 | 1.44  | 1.484 | 1.528 | 1.574 | 1.619 |      |
| I3 1.296             | 1.338 | 1.38  | 1.423 | 1.467 | 1.512 | 1.557 | 1.602 | 1.649 | 1.696 |      |
| I4 1.356             | 1.399 | 1.443 | 1.488 | 1.533 | 1.578 | 1.624 | 1.671 | 1.719 | 1.767 |      |
| I5 1.413             | 1.457 | 1.502 | 1.547 | 1.594 | 1.64  | 1.688 | 1.736 | 1.784 | 1.833 |      |
| I6 1.466             | 1.512 | 1.557 | 1.604 | 1.651 | 1.699 | 1.747 | 1.796 | 1.845 | 1.896 |      |
| I7 1.517             | 1.563 | 1.609 | 1.657 | 1.705 | 1.753 | 1.803 | 1.853 | 1.903 | 1.954 |      |
| I8 1.564             | 1.611 | 1.659 | 1.707 | 1.756 | 1.805 | 1.855 | 1.906 | 1.958 | 2.01  |      |
| I9 1.609             | 1.657 | 1.705 | 1.754 | 1.804 | 1.854 | 1.905 | 1.957 | 2.009 | 2.062 |      |
| 20 1.652             | 1.7   | 1.75  | 1.8   | 1.85  | 1.901 | 1.953 | 2.005 | 2.058 | 2.112 |      |
| 21 1.693             | 1.742 | 1.792 | 1.843 | 1.894 | 1.946 | 1.998 | 2.051 | 2.105 | 2.159 |      |
| 22 1.732             | 1.782 | 1.832 | 1.884 | 1.936 | 1.988 | 2.041 | 2.095 | 2.15  | 2.205 |      |
| 23 1.769             | 1.82  | 1.871 | 1.923 | 1.975 | 2.029 | 2.083 | 2.137 | 2.192 | 2.248 |      |
| 24 1.805             | 1.856 | 1.908 | 1.961 | 2.014 | 2.068 | 2.122 | 2.177 | 2.233 | 2.289 |      |
| 25 1.839             | 1.891 | 1.944 | 1.997 | 2.051 | 2.105 | 2.16  | 2.216 | 2.272 | 2.329 |      |
| 26 1.872             | 1.925 | 1.978 | 2.032 | 2.086 | 2.141 | 2.197 | 2.253 | 2.31  | 2.368 |      |
| 27 1.904             | 1.957 | 2.011 | 2.065 | 2.12  | 2.176 | 2.232 | 2.289 | 2.346 | 2.405 |      |
| 28 1.934             | 1.988 | 2.042 | 2.097 | 2.153 | 2.209 | 2.266 | 2.323 | 2.381 | 2.44  |      |
| 29 1.964             | 2.018 | 2.073 | 2.129 | 2.185 | 2.241 | 2.299 | 2.357 | 2.415 | 2.475 |      |
| 30 1.993             | 2.047 | 2.103 | 2.159 | 2.215 | 2.273 | 2.33  | 2.389 | 2.448 | 2.508 |      |
| 31 2.02              | 2.076 | 2.132 | 2.188 | 2.245 | 2.303 | 2.361 | 2.42  | 2.48  | 2.54  |      |
| 32 2.047             | 2.103 | 2.159 | 2.216 | 2.274 | 2.332 | 2.391 | 2.45  | 2.51  | 2.571 |      |
| 33 2.073             | 2.13  | 2.186 | 2.244 | 2.302 | 2.36  | 2.42  | 2.48  | 2.54  | 2.601 |      |
| 34 2.099             | 2.155 | 2.213 | 2.27  | 2.329 | 2.388 | 2.448 | 2.508 | 2.569 | 2.631 |      |
| 35 2.123             | 2.18  | 2.238 | 2.296 | 2.355 | 2.415 | 2.475 | 2.535 | 2.597 | 2.659 |      |
| 36 2.147             | 2.205 | 2.263 | 2.321 | 2.381 | 2.441 | 2.501 | 2.562 | 2.624 | 2.687 |      |
| 37 2.171             | 2.228 | 2.287 | 2.346 | 2.406 | 2.466 | 2.527 | 2.588 | 2.651 | 2.714 |      |
| 38 2.193             | 2.251 | 2.31  | 2.37  | 2.43  | 2.491 | 2.552 | 2.614 | 2.677 | 2.74  |      |
| 39 2.215             | 2.274 | 2.333 | 2.393 | 2.453 | 2.515 | 2.576 | 2.639 | 2.702 | 2.765 |      |
| 40 2.237             | 2.296 | 2.355 | 2.416 | 2.477 | 2.538 | 2.6   | 2.663 | 2.726 | 2.79  |      |
| 41 2.258             | 2.317 | 2.377 | 2.438 | 2.499 | 2.561 | 2.623 | 2.686 | 2.75  | 2.815 |      |
| 42 2.278             | 2.338 | 2.398 | 2.459 | 2.521 | 2.583 | 2.646 | 2.709 | 2.774 | 2.838 |      |
| 43 2.298             | 2.358 | 2.419 | 2.48  | 2.542 | 2.604 | 2.668 | 2.731 | 2.796 | 2.861 |      |
| 44 2.318             | 2.378 | 2.439 | 2.501 | 2.563 | 2.626 | 2.69  | 2.754 | 2.819 | 2.884 |      |
| 45 2.337             | 2.398 | 2.459 | 2.521 | 2.584 | 2.647 | 2.711 | 2.775 | 2.84  | 2.906 |      |
| 46 2.356             | 2.417 | 2.479 | 2.541 | 2.604 | 2.667 | 2.732 | 2.796 | 2.862 | 2.928 |      |
| 47 2.374             | 2.436 | 2.498 | 2.56  | 2.623 | 2.687 | 2.752 | 2.817 | 2.883 | 2.949 |      |
| 48 2.392             | 2.454 | 2.516 | 2.579 | 2.643 | 2.707 | 2.772 | 2.837 | 2.903 | 2.97  |      |
| 49 2.41              | 2.472 | 2.534 | 2.598 | 2.661 | 2.726 | 2.791 | 2.857 | 2.923 | 2.99  | </td |

| N  | 0.7   | 0.7I  | 0.72  | 0.73  | 0.74  | 0.75  | 0.76  | 0.77  | 0.78  | 0.79  |
|----|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| 2  | 0.II9 | 0.13I | 0.145 | 0.159 | 0.173 | 0.189 | 0.205 | 0.222 | 0.24  | 0.259 |
| 3  | 0.404 | 0.426 | 0.45  | 0.473 | 0.498 | 0.524 | 0.55  | 0.577 | 0.605 | 0.633 |
| 4  | 0.643 | 0.672 | 0.70I | 0.73I | 0.76I | 0.792 | 0.825 | 0.857 | 0.89I | 0.926 |
| 5  | 0.84I | 0.873 | 0.906 | 0.94  | 0.975 | I.0II | I.047 | I.084 | I.122 | I.16  |
| 6  | I.007 | I.043 | I.079 | I.II7 | I.I55 | I.I93 | I.233 | I.273 | I.314 | I.356 |
| 7  | I.I5I | I.I89 | I.228 | I.268 | I.309 | I.35  | I.392 | I.435 | I.478 | I.523 |
| 8  | I.277 | I.3I7 | I.358 | I.40I | I.443 | I.487 | I.53I | I.576 | I.622 | I.669 |
| 9  | I.389 | I.43I | I.474 | I.518 | I.563 | I.607 | I.655 | I.702 | I.75  | I.798 |
| 10 | I.49  | I.534 | I.579 | I.625 | I.67I | I.718 | I.766 | I.815 | I.864 | I.915 |
| 11 | I.582 | I.627 | I.674 | I.72I | I.769 | I.818 | I.867 | I.917 | I.968 | 2.02  |
| 12 | I.666 | I.713 | I.76I | I.809 | I.859 | I.909 | I.96  | 2.0II | 2.064 | 2.117 |
| 13 | I.744 | I.792 | I.84I | I.89I | I.942 | I.993 | 2.045 | 2.098 | 2.152 | 2.206 |
| 14 | I.816 | I.866 | I.916 | I.967 | 2.018 | 2.07I | 2.124 | 2.178 | 2.233 | 2.289 |
| 15 | I.883 | I.934 | I.985 | 2.037 | 2.09  | 2.144 | 2.198 | 2.253 | 2.309 | 2.366 |
| 16 | I.947 | I.998 | 2.05I | 2.I04 | 2.157 | 2.2I2 | 2.267 | 2.323 | 2.38  | 2.438 |
| 17 | 2.006 | 2.059 | 2.II2 | 2.166 | 2.22I | 2.276 | 2.332 | 2.389 | 2.447 | 2.506 |
| 18 | 2.062 | 2.II6 | 2.I7  | 2.225 | 2.28  | 2.337 | 2.394 | 2.452 | 2.5II | 2.57  |
| 19 | 2.II6 | 2.I7  | 2.225 | 2.28I | 2.337 | 2.394 | 2.452 | 2.5II | 2.57  | 2.63I |
| 20 | 2.166 | 2.22I | 2.277 | 2.334 | 2.39I | 2.449 | 2.507 | 2.567 | 2.627 | 2.688 |
| 21 | 2.214 | 2.27  | 2.327 | 2.384 | 2.442 | 2.50I | 2.56  | 2.62  | 2.68I | 2.743 |
| 22 | 2.26  | 2.3I7 | 2.374 | 2.432 | 2.49I | 2.55  | 2.6I  | 2.67I | 2.733 | 2.796 |
| 23 | 2.304 | 2.362 | 2.4I9 | 2.478 | 2.537 | 2.597 | 2.658 | 2.72  | 2.782 | 2.846 |
| 24 | 2.347 | 2.404 | 2.463 | 2.522 | 2.582 | 2.643 | 2.704 | 2.767 | 2.83  | 2.894 |
| 25 | 2.387 | 2.445 | 2.505 | 2.564 | 2.625 | 2.686 | 2.748 | 2.8II | 2.875 | 2.94  |
| 26 | 2.426 | 2.485 | 2.545 | 2.605 | 2.666 | 2.728 | 2.79I | 2.854 | 2.919 | 2.984 |
| 27 | 2.463 | 2.523 | 2.583 | 2.644 | 2.706 | 2.768 | 2.832 | 2.896 | 2.96I | 3.026 |
| 28 | 2.5   | 2.56  | 2.62I | 2.682 | 2.744 | 2.807 | 2.87I | 2.936 | 3.00I | 3.067 |
| 29 | 2.534 | 2.595 | 2.656 | 2.719 | 2.78I | 2.845 | 2.909 | 2.974 | 3.04  | 3.I07 |
| 30 | 2.568 | 2.629 | 2.69I | 2.754 | 2.8I7 | 2.88I | 2.946 | 3.012 | 3.078 | 3.I45 |
| 31 | 2.60I | 2.662 | 2.725 | 2.788 | 2.852 | 2.916 | 2.982 | 3.048 | 3.II5 | 3.I82 |
| 32 | 2.632 | 2.695 | 2.757 | 2.82I | 2.885 | 2.95  | 3.016 | 3.083 | 3.I5  | 3.218 |
| 33 | 2.663 | 2.726 | 2.789 | 2.853 | 2.918 | 2.983 | 3.049 | 3.II6 | 3.I84 | 3.253 |
| 34 | 2.693 | 2.756 | 2.82  | 2.884 | 2.949 | 3.015 | 3.082 | 3.I49 | 3.218 | 3.287 |
| 35 | 2.722 | 2.785 | 2.849 | 2.914 | 2.98  | 3.046 | 3.II3 | 3.I8I | 3.25  | 3.3I9 |
| 36 | 2.75  | 2.814 | 2.878 | 2.944 | 3.0I  | 3.076 | 3.I44 | 3.2I2 | 3.28I | 3.35I |
| 37 | 2.777 | 2.84I | 2.906 | 2.972 | 3.039 | 3.I06 | 3.I74 | 3.242 | 3.3I2 | 3.382 |
| 38 | 2.804 | 2.868 | 2.934 | 3.0   | 3.067 | 3.134 | 3.203 | 3.272 | 3.342 | 3.4I2 |
| 39 | 2.83  | 2.895 | 2.96I | 3.027 | 3.094 | 3.I62 | 3.23I | 3.3   | 3.37I | 3.442 |
| 40 | 2.855 | 2.92  | 2.987 | 3.053 | 3.I2I | 3.189 | 3.258 | 3.328 | 3.399 | 3.47I |
| 41 | 2.88  | 2.945 | 3.012 | 3.079 | 3.147 | 3.316 | 3.285 | 3.355 | 3.427 | 3.498 |
| 42 | 2.904 | 2.97  | 3.037 | 3.I04 | 3.173 | 3.242 | 3.31I | 3.382 | 3.453 | 3.526 |
| 43 | 2.927 | 2.994 | 3.06I | 3.I28 | 3.198 | 3.267 | 3.337 | 3.408 | 3.48  | 3.552 |
| 44 | 2.95  | 3.017 | 3.085 | 3.I53 | 3.222 | 3.292 | 3.362 | 3.433 | 3.505 | 3.578 |
| 45 | 2.973 | 3.04  | 3.I08 | 3.I76 | 3.246 | 3.316 | 3.387 | 3.458 | 3.53I | 3.604 |
| 46 | 2.995 | 3.062 | 3.13  | 3.I99 | 3.269 | 3.339 | 3.4I  | 3.482 | 3.555 | 3.629 |
| 47 | 3.016 | 3.084 | 3.I53 | 3.222 | 3.292 | 3.362 | 3.434 | 3.506 | 3.579 | 3.653 |
| 48 | 3.037 | 3.105 | 3.174 | 3.244 | 3.314 | 3.385 | 3.457 | 3.529 | 3.603 | 3.677 |
| 49 | 3.058 | 3.126 | 3.195 | 3.265 | 3.336 | 3.407 | 3.479 | 3.552 | 3.626 | 3.7   |
| 50 | 3.078 | 3.I47 | 3.216 | 3.286 | 3.357 | 3.429 | 3.50I | 3.574 | 3.648 | 3.723 |

| N  | 0.8   | 0.8I  | 0.82  | 0.83  | 0.84  | 0.85  | 0.86  | 0.87  | 0.88  | 0.89  |
|----|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| 2  | 0.278 | 0.299 | 0.32  | 0.342 | 0.366 | 0.39  | 0.416 | 0.443 | 0.47I | 0.5   |
| 3  | 0.663 | 0.693 | 0.725 | 0.757 | 0.79I | 0.825 | 0.86I | 0.898 | 0.936 | 0.975 |
| 4  | 0.96I | 0.997 | I.035 | I.073 | I.II2 | I.I52 | I.I94 | I.237 | I.28  | I.326 |
| 5  | I.2   | I.24  | I.282 | I.324 | I.368 | I.4I2 | I.458 | I.504 | I.553 | I.602 |
| 6  | I.399 | I.442 | I.487 | I.533 | I.579 | I.627 | I.676 | I.726 | I.777 | I.83  |
| 7  | I.568 | I.615 | I.662 | I.7I  | I.759 | I.8I  | I.86I | I.914 | I.968 | 2.023 |
| 8  | I.7I7 | I.785 | I.815 | I.865 | I.917 | I.969 | 2.023 | 2.078 | 2.I34 | 2.19I |
| 9  | I.848 | I.898 | I.95  | 2.002 | 2.056 | 2.II  | 2.I66 | 2.222 | 2.28I | 2.34  |
| 10 | I.966 | 2.018 | 2.07I | 2.I25 | 2.I8  | 2.237 | 2.294 | 2.352 | 2.4I2 | 2.473 |
| 11 | 2.073 | 2.127 | 2.18I | 2.237 | 2.294 | 2.35I | 2.4I  | 2.47  | 2.53I | 2.594 |
| 12 | 2.17I | 2.226 | 2.282 | 2.339 | 2.397 | 2.456 | 2.516 | 2.578 | 2.64  | 2.705 |
| 13 | 2.262 | 2.318 | 2.375 | 2.433 | 2.493 | 2.552 | 2.614 | 2.677 | 2.74I | 2.806 |
| 14 | 2.345 | 2.403 | 2.46I | 2.52I | 2.58I | 2.642 | 2.705 | 2.769 | 2.834 | 2.9   |
| 15 | 2.423 | 2.482 | 2.54I | 2.602 | 2.663 | 2.726 | 2.79  | 2.854 | 2.92I | 2.988 |
| 16 | 2.497 | 2.556 | 2.617 | 2.678 | 2.74I | 2.804 | 2.869 | 2.935 | 3.002 | 3.07  |
| 17 | 2.566 | 2.626 | 2.687 | 2.75  | 2.813 | 2.878 | 2.943 | 3.0I  | 3.078 | 3.I48 |
| 18 | 2.63I | 2.692 | 2.754 | 2.817 | 2.882 | 2.947 | 3.0I3 | 3.08I | 3.I5  | 3.22  |
| 19 | 2.692 | 2.754 | 2.817 | 2.88I | 2.946 | 3.0I3 | 3.08  | 3.I48 | 3.218 | 3.289 |
| 20 | 2.75  | 2.813 | 2.877 | 2.942 | 3.008 | 3.075 | 3.I43 | 3.2I2 | 3.283 | 3.355 |
| 21 | 2.806 | 2.87  | 2.934 | 3.0   | 3.066 | 3.I34 | 3.203 | 3.273 | 3.344 | 3.4I7 |
| 22 | 2.859 | 2.923 | 2.989 | 3.055 | 3.I22 | 3.I9I | 3.26  | 3.33I | 3.403 | 3.476 |
| 23 | 2.9I  | 2.975 | 3.04I | 3.I08 | 3.176 | 3.245 | 3.315 | 3.386 | 3.459 | 3.533 |
| 24 | 2.958 | 3.024 | 3.09I | 3.I58 | 3.227 | 3.297 | 3.367 | 3.439 | 3.513 | 3.587 |
| 25 | 3.005 | 3.07I | 3.I38 | 3.207 | 3.276 | 3.346 | 3.418 | 3.49  | 3.564 | 3.64  |
| 26 | 3.05  | 3.II7 | 3.I84 | 3.253 | 3.323 | 3.394 | 3.466 | 3.539 | 3.614 | 3.69  |
| 27 | 3.093 | 3.16  | 3.229 | 3.298 | 3.369 | 3.44  | 3.513 | 3.586 | 3.66I | 3.738 |
| 28 | 3.I34 | 3.202 | 3.27I | 3.34I | 3.412 | 3.484 | 3.557 | 3.632 | 3.707 | 3.784 |
| 29 | 3.175 | 3.243 | 3.313 | 3.383 | 3.454 | 3.527 | 3.604 | 3.76  | 3.752 | 3.829 |
| 30 | 3.213 | 3.282 | 3.352 | 3.423 | 3.495 | 3.568 | 3.643 | 3.718 | 3.795 | 3.873 |
| 31 | 3.25I | 3.32  | 3.39I | 3.462 | 3.535 | 3.608 | 3.683 | 3.759 | 3.836 | 3.915 |
| 32 | 3.287 | 3.357 | 3.428 | 3.5   | 3.573 | 3.647 | 3.722 | 3.799 | 3.876 | 3.955 |
| 33 | 3.322 | 3.393 | 3.464 | 3.537 | 3.6I  | 3.685 | 3.76  | 3.837 | 3.915 | 3.994 |
| 34 | 3.357 | 3.428 | 3.499 | 3.572 | 3.646 | 3.72I | 3.797 | 3.874 | 3.953 | 4.033 |
| 35 | 3.339 | 3.46I | 3.533 | 3.607 | 3.68I | 3.756 | 3.833 | 3.II  | 3.989 | 4.07  |
| 36 | 3.422 | 3.494 | 3.567 | 3.64  | 3.715 | 3.79I | 3.868 | 3.946 | 4.025 | 4.I06 |
| 37 | 3.454 | 3.526 | 3.599 | 3.673 | 3.748 | 3.824 | 3.90I | 3.98  | 4.06  | 4.I4I |
| 38 | 3.484 | 3.557 | 3.63  | 3.705 | 3.78  | 3.857 | 3.934 | 4.013 | 4.093 | 4.I75 |
| 39 | 3.514 | 3.587 | 3.66I | 3.736 | 3.81I | 3.888 | 3.966 | 4.046 | 4.I26 | 4.208 |
| 40 | 3.543 | 3.616 | 3.69  | 3.766 | 3.842 | 3.919 | 3.998 | 4.077 | 4.I58 | 4.24I |
| 41 | 3.57I | 3.645 | 3.72  | 3.795 | 3.872 | 3.949 | 4.028 | 4.I08 | 4.I9  | 4.272 |
| 42 | 3.599 | 3.673 | 3.748 | 3.824 | 3.90I | 3.979 | 4.058 | 4.138 | 4.22  | 4.303 |
| 43 | 3.626 | 3.7   | 3.776 | 3.852 | 3.929 | 4.008 | 4.087 | 4.I68 | 4.25  | 4.333 |
| 44 | 3.652 | 3.727 | 3.803 | 3.879 | 3.957 | 4.036 | 4.II6 | 4.I97 | 4.279 | 4.363 |
| 45 | 3.678 | 3.753 | 3.829 | 3.906 | 3.984 | 4.063 | 4.I43 | 4.225 | 4.307 | 4.39I |
| 46 | 3.703 | 3.779 | 3.855 | 3.932 | 4.01I | 4.09  | 4.I7  | 4.252 | 4.335 | 4.42  |
| 47 | 3.728 | 3.804 | 3.88  | 3.958 | 4.037 | 4.II6 | 4.197 | 4.279 | 4.362 | 4.447 |
| 48 | 3.752 | 3.828 | 3.905 | 3.983 | 4.062 | 4.I42 | 4.223 | 4.305 | 4.389 | 4.474 |
| 49 | 3.776 | 3.852 | 3.929 | 4.008 | 4.087 | 4.I67 | 4.249 | 4.33I | 4.415 | 4.5   |
| 50 | 3.799 | 3.876 | 3.953 | 4.032 | 4.III | 4.192 | 4.274 | 4.357 | 4.44I | 4.526 |

| N  | 0.90  | 0.91  | 0.92  | 0.93  | 0.94  | 0.95  | 0.96  | 0.97  | 0.98  | 0.99  | 1.0   |
|----|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| 2  | 0.53I | 0.564 | 0.598 | 0.634 | 0.673 | 0.714 | 0.758 | 0.806 | 0.859 | 0.919 | I.0   |
| 3  | 1.016 | 1.058 | 1.103 | 1.149 | 1.198 | 1.249 | 1.303 | 1.361 | 1.424 | 1.494 | 1.585 |
| 4  | 1.373 | 1.421 | 1.471 | 1.523 | 1.577 | 1.634 | 1.694 | 1.758 | 1.827 | 1.903 | 2.0   |
| 5  | 1.653 | 1.705 | 1.76  | 1.816 | 1.874 | 1.936 | 2.0   | 2.068 | 2.14  | 2.221 | 2.322 |
| 6  | 1.883 | 1.94  | 1.997 | 2.057 | 2.118 | 2.182 | 2.25  | 2.321 | 2.397 | 2.481 | 2.585 |
| 7  | 2.079 | 2.138 | 2.198 | 2.26  | 2.325 | 2.392 | 2.462 | 2.535 | 2.614 | 2.701 | 2.807 |
| 8  | 2.25  | 2.311 | 2.373 | 2.438 | 2.504 | 2.573 | 2.645 | 2.721 | 2.802 | 2.891 | 3.0   |
| 9  | 2.401 | 2.463 | 2.528 | 2.594 | 2.662 | 2.734 | 2.808 | 2.886 | 2.968 | 3.059 | 3.17  |
| 10 | 2.536 | 2.6   | 2.666 | 2.734 | 2.804 | 2.877 | 2.953 | 3.032 | 3.117 | 3.209 | 3.322 |
| 11 | 2.658 | 2.724 | 2.791 | 2.861 | 2.933 | 3.007 | 3.084 | 3.165 | 3.252 | 3.345 | 3.459 |
| 12 | 2.77  | 2.837 | 2.906 | 2.977 | 3.05  | 3.126 | 3.204 | 3.287 | 3.374 | 3.45  | 3.585 |
| 13 | 2.873 | 2.941 | 3.011 | 3.084 | 3.158 | 3.235 | 3.315 | 3.398 | 3.487 | 3.584 | 3.7   |
| 14 | 2.968 | 3.038 | 3.109 | 3.182 | 3.258 | 3.336 | 3.417 | 3.502 | 3.592 | 3.69  | 3.807 |
| 15 | 3.057 | 3.128 | 3.2   | 3.274 | 3.351 | 3.43  | 3.512 | 3.598 | 3.689 | 3.788 | 3.907 |
| 16 | 3.14  | 3.212 | 3.285 | 3.361 | 3.438 | 3.518 | 3.601 | 3.688 | 3.78  | 3.88  | 4.0   |
| 17 | 3.218 | 3.291 | 3.365 | 3.442 | 3.52  | 3.601 | 3.685 | 3.773 | 3.866 | 3.967 | 4.087 |
| 18 | 3.292 | 3.366 | 3.441 | 3.518 | 3.597 | 3.679 | 3.764 | 3.853 | 3.947 | 4.048 | 4.17  |
| 19 | 3.362 | 3.436 | 3.512 | 3.59  | 3.67  | 3.753 | 3.839 | 3.928 | 4.023 | 4.125 | 4.248 |
| 20 | 3.428 | 3.503 | 3.58  | 3.659 | 3.74  | 3.823 | 3.91  | 4.0   | 4.096 | 4.199 | 4.322 |
| 21 | 3.491 | 3.567 | 3.644 | 3.724 | 3.806 | 3.89  | 3.977 | 4.068 | 4.164 | 4.268 | 4.392 |
| 22 | 3.551 | 3.628 | 3.706 | 3.786 | 3.868 | 3.953 | 4.041 | 4.133 | 4.23  | 4.335 | 4.459 |
| 23 | 3.609 | 3.686 | 3.765 | 3.845 | 3.929 | 4.014 | 4.103 | 4.195 | 4.293 | 4.398 | 4.524 |
| 24 | 3.664 | 3.741 | 3.821 | 3.902 | 3.986 | 4.072 | 4.162 | 4.255 | 4.353 | 4.459 | 4.585 |
| 25 | 3.716 | 3.795 | 3.875 | 3.957 | 4.041 | 4.128 | 4.218 | 4.312 | 4.411 | 4.517 | 4.644 |
| 26 | 3.767 | 3.846 | 3.927 | 4.009 | 4.094 | 4.182 | 4.272 | 4.367 | 4.466 | 4.573 | 4.7   |
| 27 | 3.816 | 3.895 | 3.977 | 4.06  | 4.145 | 4.233 | 4.325 | 4.419 | 4.519 | 4.627 | 4.755 |
| 28 | 3.863 | 3.943 | 4.025 | 4.109 | 4.195 | 4.283 | 4.375 | 4.47  | 4.571 | 4.679 | 4.807 |
| 29 | 3.908 | 3.989 | 4.071 | 4.156 | 4.242 | 4.331 | 4.423 | 4.519 | 4.62  | 4.729 | 4.858 |
| 30 | 3.952 | 4.033 | 4.II6 | 4.201 | 4.288 | 4.378 | 4.47  | 4.567 | 4.668 | 4.778 | 4.907 |
| 31 | 3.995 | 4.076 | 4.159 | 4.245 | 4.322 | 4.422 | 4.516 | 4.613 | 4.715 | 4.824 | 4.954 |
| 32 | 4.036 | 4.II8 | 4.201 | 4.287 | 4.375 | 4.466 | 4.56  | 4.657 | 4.759 | 4.87  | 5.0   |
| 33 | 4.075 | 4.158 | 4.242 | 4.328 | 4.417 | 4.508 | 4.602 | 4.7   | 4.803 | 4.914 | 5.044 |
| 34 | 4.II4 | 4.197 | 4.282 | 4.368 | 4.457 | 4.549 | 4.643 | 4.742 | 4.845 | 4.956 | 5.087 |
| 35 | 4.152 | 4.235 | 4.32  | 4.407 | 4.497 | 4.589 | 4.683 | 4.782 | 4.886 | 4.998 | 5.I29 |
| 36 | 4.I88 | 4.272 | 4.357 | 4.445 | 4.535 | 4.627 | 4.722 | 4.822 | 4.926 | 5.038 | 5.I7  |
| 37 | 4.223 | 4.308 | 4.394 | 4.482 | 4.572 | 4.665 | 4.76  | 4.86  | 4.965 | 5.077 | 5.209 |
| 38 | 4.258 | 4.343 | 4.429 | 4.517 | 4.608 | 4.701 | 4.797 | 4.897 | 5.002 | 5.II5 | 5.248 |
| 39 | 4.292 | 4.377 | 4.463 | 4.552 | 4.643 | 4.737 | 4.833 | 4.934 | 5.039 | 5.I52 | 5.285 |
| 40 | 4.324 | 4.41  | 4.497 | 4.586 | 4.677 | 4.771 | 4.868 | 4.969 | 5.075 | 5.188 | 5.322 |
| 41 | 4.356 | 4.442 | 4.53  | 4.619 | 4.711 | 4.805 | 4.902 | 5.004 | 5.II  | 5.224 | 5.358 |
| 42 | 4.388 | 4.474 | 4.562 | 4.651 | 4.743 | 4.838 | 4.936 | 5.037 | 5.I44 | 5.258 | 5.392 |
| 43 | 4.418 | 4.504 | 4.593 | 4.683 | 4.775 | 4.87  | 4.968 | 5.07  | 5.I77 | 5.292 | 5.426 |
| 44 | 4.448 | 4.535 | 4.623 | 4.714 | 4.806 | 4.902 | 5.0   | 5.I02 | 5.324 | 5.324 | 5.459 |
| 45 | 4.477 | 4.564 | 4.653 | 4.44  | 4.837 | 4.932 | 5.031 | 5.134 | 5.241 | 5.356 | 5.492 |
| 46 | 4.505 | 4.593 | 4.682 | 4.773 | 4.867 | 4.963 | 5.062 | 5.I64 | 5.272 | 5.388 | 5.524 |
| 47 | 4.533 | 4.621 | 4.711 | 4.802 | 4.896 | 4.992 | 5.091 | 5.I94 | 5.303 | 5.419 | 5.555 |
| 48 | 4.561 | 4.649 | 4.738 | 4.83  | 4.924 | 5.021 | 5.I2  | 5.224 | 5.332 | 5.449 | 5.585 |
| 49 | 4.587 | 4.676 | 4.766 | 4.858 | 4.952 | 5.049 | 5.I49 | 5.253 | 5.362 | 5.478 | 5.615 |
| 50 | 4.613 | 4.702 | 4.793 | 4.885 | 4.98  | 5.077 | 5.I77 | 5.281 | 5.39  | 5.507 | 5.644 |